

ESERCIZIO: $X \sim P(1)$ $N = X + Y$
 $Y \sim P(\mu)$
 v.r.e.c. di X (rispetto a) N

$$P(X \in A | N = k) = ?$$

Basta calcolare $P(X = n | N = k)$

(fine di questa parte)

3. PROCESSI

def: (Ω, \mathcal{F}, P) sp. di probabilità, (E, \mathcal{E}) sp. di arrivo. Insieme di tempi $I \subset \mathbb{N}$ (o \mathbb{R}^+ , $[0, T]$, $[a, b]$)

Un **PROCESSO** è una famiglia $(X_t)_{t \in I}$ con X_t v.c. $(\Omega, \mathcal{F}, P) \rightarrow (E, \mathcal{E}) \quad \forall t \in I$

Per tutta la prima parte avremo $I = \mathbb{N}$ o $I = \{0, \dots, N\}$ e si chiama **PROCESSO A TEMPO DISCRETO**.

Quindi in questo caso un processo è una famiglia $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ di v.a.

def: la **TRAJETTORIA** di un processo è, fissato ω
 $n \mapsto X_n(\omega)$

def: Chiamo **FILTRAZIONE** su (Ω, \mathcal{F}, P) una successione di σ -algebre $(\mathcal{F}_n)_{n \in \mathbb{N}}$ tali che:

$$(1) \mathcal{F}_n \subset \mathcal{F} \quad \forall n$$

$$(2) \mathcal{F}_{n+1} \supset \mathcal{F}_n \quad \forall n \quad \text{(ovvero l'informazione si completa, quella dopo è di più di quella prima)}$$

def: $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ processo. Dico che è **ADATTATO ALLA FILTRAZIONE** $(\mathcal{F}_n)_{n \in \mathbb{N}}$ se $\forall n \in \mathbb{N} \quad X_n$ è \mathcal{F}_n -misurabile

def: Se $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ è un processo posso sempre definire

$$\mathcal{F}_n^X = \sigma(X_0, \dots, X_n)$$

Questo si chiama **FILTRAZIONE NATURALE** e $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ è adattato a $(\mathcal{F}_n^X)_{n \in \mathbb{N}}$

ESEMPIO: $\Omega = \{\omega_1, \dots, \omega_{100}\} : \omega_i \in \{0, 1\}^?$

$$X_1(\omega) = \omega_1, \dots, X_{100}(\omega) = \omega_{100}$$

$$\Rightarrow \mathcal{F}_0 = \{\emptyset, \Omega\}$$

$$\mathcal{F}_1 = \sigma(X_1) = \{A_1, A_1^c, \emptyset, \Omega\} \quad \text{con } A_1 = \{\omega : \omega_1 = 1\}$$

$$\mathcal{F}_2 = \sigma(X_1, X_2) = \sigma(A_1, A_2) \quad \text{con } A_2 = \{\omega : \omega_2 = 1\}$$

$(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ è adattato alla filtrazione (ovvio, è la filtr. naturale)

Possiamo avere altri processi adattati alla stessa filtrazione, ad esempio: $S_n = X_1 + \dots + X_n$

$(S_k)_{k=0, \dots, 100}$ è un processo adattato a $(\mathcal{F}_n)_{n=0, \dots, 100}$

Mentre $F_k = X_{k+1} + \dots + X_{100}$ non è un processo adattato

ESEMPIO: $\Omega = [0, 1[$, $\mathcal{F}_n = \sigma\left(\left[\frac{k-1}{2^n}, \frac{k}{2^n}\right) \mid k=1, \dots, 2^n\right)$, $\mathcal{F} = \mathcal{B}([0, 1])$, $P = \text{Leb.}$

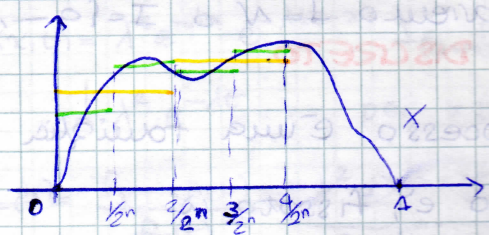
$\mathcal{F}_n \subset \mathcal{F}$, $\mathcal{F}_{n+1} \supset \mathcal{F}_n$

Per esercizio mostrare che $\sigma\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} \mathcal{F}_n\right) = \mathcal{F}$

Serve forse $\sigma(\dots)$ o basta già $\bigcup_{n=1}^{\infty} \mathcal{F}_n$?

Calcolo $E(X|\mathcal{F}_n)$ dove X è una v.a. $L^1([0, 1], \mathbb{R})$.

$$E(X|\mathcal{F}_n) = \sum_{k=1}^{2^n} E\left(1_{\left[\frac{k-1}{2^n}, \frac{k}{2^n}\right)}(X)\right) 1_{\left[\frac{k-1}{2^n}, \frac{k}{2^n}\right)} \\ = \sum_{k=1}^{2^n} \left\{ \frac{1}{\frac{1}{2^n}} \int_{\frac{k-1}{2^n}}^{\frac{k}{2^n}} X(\omega) d\omega \right\} 1_{\left[\frac{k-1}{2^n}, \frac{k}{2^n}\right)}$$



$E(E(X|\mathcal{F}_n)|\mathcal{F}_{n-1}) = E(X|\mathcal{F}_{n-1})$

Se poniamo $X_n = E(X|\mathcal{F}_n)$ allora $X_n(\omega) \rightarrow X(\omega)$ $n \rightarrow \infty$

In generale (Ω, \mathcal{F}, P) , $\{\mathcal{F}_n\}$ filtrazione.

Un processo $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ è adattato a $(\mathcal{F}_n)_{n \in \mathbb{N}}$ se $\forall n$ X_n è \mathcal{F}_n -misurabile

def: Un **PROCESSO** è **PREVEDIBILE** se X_{n+1} è \mathcal{F}_n -misurabile

ESEMPIO: $\{f_i\}_{i=1}^{\infty}$ v.a. $(\Omega, \mathcal{F}, P) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathcal{E})$

$\mathcal{F}_n = \sigma(f_1, \dots, f_n)$ $\mathcal{F}_0 = \{\emptyset, \Omega\}$

$\forall n$ $\varphi_n: (\mathbb{R}^n, \mathcal{E}^{\otimes n}) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathcal{E})$

$X_n = \varphi_n(f_1, \dots, f_n)$ è un processo adattato a $(\mathcal{F}_n)_{n \in \mathbb{N}}$

$X_n = \varphi_n(f_1, \dots, f_n)$ è un processo prevedibile

ESEMPIO: $f_i = \mathcal{B}(1, p)$ indipendenti

$\mathcal{F}_n = \sigma(f_1, \dots, f_n)$

$X_n = f_1 + \dots + f_n$ è un processo adattato (è una passeggiata aleatoria simmetrica se $p=1/2$ non se $p \neq 1/2$)

def: (X_n) processo a valori in \mathbb{R} è una **MARTINGALA** relativamente alla filtrazione $(\mathcal{F}_n)_{n \in \mathbb{N}}$ se:

- (1) X_n è ADATTATO alla filtrazione \mathcal{F}_n
- (2) $X_n \in L^1(\Omega, \mathcal{F}_n, P)$ $\forall n$
- (3) $E(X_{n+1} - X_n | \mathcal{F}_n) = 0$ P.q.c.

Ovvero si dice che la speranza di guadagno è zero.

(3) si può riscrivere in:
 $E(X_{n+1} | \mathcal{F}_n) = X_n$

ESEMPIO: $X \in L^1(\mathcal{F}_N, \mathbb{P})$, \mathcal{G}_n filtrazione

$X_n = E(X | \mathcal{G}_n)$ è adattato a \mathcal{G}_n ed è una martingola

$$E(X_{n+1} | \mathcal{G}_n) = E(E(X | \mathcal{G}_{n+1}) | \mathcal{G}_n) = E(X | \mathcal{G}_n) = X_n$$

↓
dato che \mathcal{G}_n è filtr.

PROP: Per una qualsiasi martingola, $\forall m \geq n$

$$E(X_m | \mathcal{G}_n) = X_n$$

dim: $E(X_m | \mathcal{G}_n) = E(E(X_m | \mathcal{G}_{m-1}) | \mathcal{G}_n) = E(X_{m-1} | \mathcal{G}_n)$

vado avanti così ~~per~~ fino ad arrivare a X_n e ho la tesi

OSS: Se (X_n) è martingola definita solo per $n=1, \dots, N$ allora (X_n) è sicuramente del tipo:

$$X_n = E(X | \mathcal{G}_n) \quad \text{con } X = X_N$$

def: Diciamo che $(X_n)_{n \leq N}$ è una **SUPERMARTINGALA** (o **SUBMARTINGALA**) se:

(1) X_n è adattato

(2) $X_n \in L^1 \quad \forall n$

(3) $E(X_{n+1} | \mathcal{G}_n) \leq X_n$ \mathbb{P} -q.c. (\geq) ← è controintuitivo ma è giusto così!

ESEMPIO: ξ_1, ξ_2, \dots v.c. $(\mathcal{F}, \mathcal{G}, \mathbb{P}) \rightarrow \mathbb{R}$ indipendenti e in L^1

$$\mathcal{G}_n = \sigma(\xi_1, \dots, \xi_n)$$

$$X_n = \xi_1 + \dots + \xi_n \quad X_0 = 0$$

$$E(X_{n+1} - X_n | \mathcal{G}_n) = E(\xi_{n+1} | \mathcal{G}_n) \stackrel{\text{indipendenza}}{=} E(\xi_{n+1})$$

X_n è martingola sse $E(\xi_i) = 0 \quad \forall i$, è una supermartingola sse $E(\xi_i) \leq 0$ ed è una submartingola sse $E(\xi_i) \geq 0$

OSS: X_n è supermartingola sse $-X_n$ è submartingola. X_n è martingola sse è supermartingola e submartingola.

ESEMPIO: $(\xi_i): (\mathcal{F}, \mathcal{G}, \mathbb{P}) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$ indipendenti e tutte $L^1 \geq 0$

$$\mathcal{G}_n = \sigma(\xi_1, \dots, \xi_n)$$

$$X_n = \xi_1 \cdot \dots \cdot \xi_n \quad X_0 = 1$$

$$E(X_{n+1} | \mathcal{G}_n) = E(\xi_{n+1} \cdot X_n | \mathcal{G}_n) = X_n E(\xi_{n+1})$$

↑
indip da \mathcal{G}_n

$(X_n)_{n \leq N}$ è martingola sse $E(\xi_i) = 1$

è una supermartingola $E(\xi_i) \leq 1$

" " submartingola sse $E(\xi_i) \geq 1$

ESEMPIO: η_i iid $B(1, p)$ (gioco di scommesse)

Vogliamo da ogni volta gioco tutto il capitale, se perdo perdo tutto, quanto devo vincere per avere gioco equo?

$$\begin{aligned} X_{n+1} &= 0 & \text{se } \eta_{n+1} &= 0 \\ &= c X_n & \text{se } \eta_{n+1} &= 1 \end{aligned} \Rightarrow X_{n+1} = c \eta_{n+1} X_n$$

$$(X_n) \text{ martingola} \Leftrightarrow E(cY_n) = 1 \Rightarrow c = \frac{1}{p}$$

ESEMPIO: (Y_n) catena di Markov omogenea in E con probabilità di transizione

$$P(Y_{n+1}=j | Y_n=i) = P_{ij}$$

$$\varphi: E \rightarrow \mathbb{R}, \mathcal{F}_n = \sigma\{Y_0, Y_1, \dots, Y_n\}$$

$X_n = \varphi(Y_n)$ condizioni su φ affinché (X_n) sia una martingola (o sub, o super)

$$\begin{aligned} E(\varphi(Y_{n+1}) | \mathcal{F}_n) &= \sum_{\substack{j \in E \\ i \in E}} E(\varphi(Y_{n+1}) | Y_0=i_0, \dots, Y_n=i_n) I_{\{Y_0=i_0, \dots, Y_n=i_n\}} \\ &\quad \downarrow \text{posso toglierli tutti e tenere solo } Y_n=i_n \\ &= \sum_{i \in E} \left\{ \sum_{j \in E} \varphi(j) P(Y_{n+1}=j | Y_n=i) \right\} I_{\{Y_n=i\}} \\ &\quad \downarrow \text{cost' quindi la porta fuori} \rightarrow \text{quando passo } Y_{n+1}=j \\ &= \sum_{i \in E} \sum_{j \in E} P_{ij} \varphi(j) I_{\{Y_n=i\}} \end{aligned}$$

(X_n) è martingola se:

$$E(\varphi(Y_{n+1}) | \mathcal{F}_n) = \varphi(Y_n)$$

$$\sum_{j \in E} \left(\sum_{i \in E} P_{ij} \varphi(j) \right) I_{\{Y_n=i\}} = \sum_{i \in E} \varphi(i) I_{\{Y_n=i\}}$$

$$\Leftrightarrow \varphi(i) = \sum_j P_{ij} \varphi(j)$$

e super se $\varphi(i) \geq \sum_j P_{ij} \varphi(j)$ e sub se \leq

ESEMPIO: Passeggiata aleatoria simmetrica su \mathbb{Z}

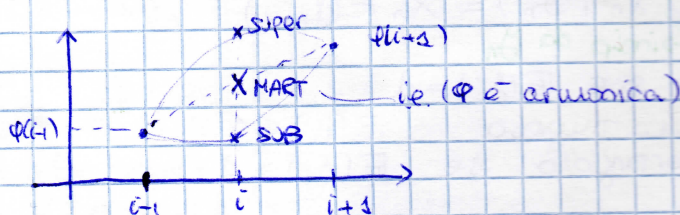
$$P_{i,i+1} = 1/2 \quad P_{i,i-1} = 1/2 \quad P_{ij} = 0 \text{ altrimenti}$$

(X_n) martingola se $\forall i$

$$\varphi(i) = \frac{1}{2} [\varphi(i+1) + \varphi(i-1)]$$

è super se $\varphi(i) \geq \frac{1}{2} [\varphi(i+1) + \varphi(i-1)]$

o sub se $\varphi(i) \leq \frac{1}{2} [\varphi(i+1) + \varphi(i-1)]$



ESEMPIO: $S_0 = 1$

$$S_{n+1} = \begin{cases} u S_n \\ d S_n \end{cases}$$

$$0 < d \leq 1 \leq u$$

↑
mercato è rialzista
↑
mercato è ribassista

Posso sempre trovare una modellizzazione di questa evoluzione (una misura) che mi renda (S_n) una martingola

Costruisco $\{f_1, f_2, \dots\}$ di v.a. indipendenti e a valori in $\{u, d\}$

$$f_i = (u-d)\eta_i + d \quad \text{dove } (\eta_i) \text{ è processo di Bernoulli } (1, p) \\ \text{(con prob } p \text{ di successo)}$$

$$S_0 = 1, \dots, S_{n+1} = f_{n+1} \cdot S_n = f_{n+1} \cdot \dots \cdot f_1$$

Posso trovare p in modo che (S_n) è una martingala

$$(S_n) \text{ mart.} \Leftrightarrow E(f_i) = 1 \Leftrightarrow up + d(1-p) = 1$$

$$\text{se } u > d \Rightarrow p = \frac{1-d}{u-d}$$

04/04/2012

(X_n) new martingala. All'istante $n-1$ decido di scommettere C_n sul risultato seguente.

Otengo una variazione $C_n(X_n - X_{n-1})$.

È ragionevole pensare che C_n sia \mathcal{F}_{n-1} -misurabile.

Incremento totale all'istante n :

$$Y_n = \sum_{k=1}^n C_k(X_k - X_{k-1}) \quad (Y_0 = 0)$$

ESEMPIO: Se $C_k = 1 \Rightarrow Y_n = X_n - X_0$

TEO: Dato (C_n) new processo prevedibile a valori in \mathbb{R} , tale che $C_n(X_n - X_{n-1}) \in L^1 \forall n$ definisco:

$$Y_n = \sum_{k=1}^n C_k(X_k - X_{k-1}) \\ Y_0 = 0$$

e si denota con $(Y) = C \bullet X$ o $(Y) = \int C dX$.

Se X è una martingala allora Y è una martingala! rispetto a \mathcal{F}_n \Rightarrow adottato

Se X è una sub/supermartingala e $C_n \geq 0 \forall n$ p.q.c. allora Y è una sub/supermartingala.

dim: Dobbiamo mostrare che $E(Y_{n+1} | \mathcal{F}_n) = Y_n$ oppure che $E(Y_{n+1} - Y_n | \mathcal{F}_n) = 0$

$$E(Y_{n+1} - Y_n | \mathcal{F}_n) = E(C_{n+1}(X_{n+1} - X_n) | \mathcal{F}_n) = C_{n+1} E(X_{n+1} - X_n | \mathcal{F}_n)$$

$$= 0 \text{ se } X \text{ martingala, } \leq 0 \text{ se } X \text{ è superm., } \geq 0 \text{ se } X \text{ è subm.}$$

Sia ora $C_n = 1$ fino a un certo tempo τ e $= 0$ dopo.

$\tau =$ v.a. a valori in \mathbb{N} , ovvero τ è il tempo in cui io decido di smettere di giocare.

def: Una variabile aleatoria $(\tau \in \mathbb{P}) \xrightarrow{\tau \in \mathbb{N} \cup \{+\infty\}} \mathbb{N} \cup \{+\infty\}$ si dice **TEMPO d'ARRESTO** se $\forall n \in \mathbb{N} \quad \{\tau = n\} \in \mathcal{F}_n$

Ovvero se la decisione "mi fermo all'istante n " è presa in base a informazioni che avevo all'istante n .

OSS: $\{\tau = +\infty\} = \left\{ \bigcup_{n \in \mathbb{N}} \{\tau = n\} \right\}^c \in \mathcal{F}_\infty := \sigma\{\mathcal{F}_n : n \in \mathbb{N}\}$
 \uparrow
 non smetto mai di giocare.

OSS: se τ è un tempo d'arresto $\{\tau \leq n\} \in \mathcal{F}_n$ infatti

$$\{\tau \leq n\} = \bigcup_{k=0}^n \{\tau = k\} \in \mathcal{F}_k \quad k \leq n \Rightarrow \in \mathcal{F}_n$$

$$\{\tau > n\} \in \mathcal{F}_{n-1} \quad \text{dato che } \{\tau > n\} = \{\tau < n\}^c = \{\tau \leq n-1\}^c$$

OSS: se $\{\tau \leq n\} \in \mathcal{F}_n \quad \forall n \Rightarrow \tau$ è tempo d'arresto
infatti: dato che siamo nel discreto

$$\{\tau = n\} = \{\tau \leq n\} \cap \{\tau \leq n-1\}^c \in \mathcal{F}_n$$

def: Definisco $C_n = I_{[0, \tau]}^{(n)} = \begin{cases} 1 & n \leq \tau \\ 0 & n > \tau \end{cases}$

PROP: (C) è prevedibile.

dim: $\{C_n = 0\} = \{\tau < n\} \in \mathcal{F}_{n-1}$

Dato che C_n ha due valori e altro viene il complementare di questo e quindi è prevedibile anche C_n ($\in \mathcal{F}_{n-1}$)

CORO: $\int I_{[0, \tau]} dX$ è una martingala se X è una martingala, e superm. se X è superm., ed è subm. se X è subm.

com'è fatto $\int I_{[0, \tau]} dX = (Y)$?

$$Y_n = \sum_{k=1}^n C_k (X_k - X_{k-1}) = \sum_{k=1}^n I_{[0, \tau]}^{(k)} (X_k - X_{k-1})$$

$$\forall n \quad I_{\{\tau = m\}} = \sum_{k=1}^n I_{[0, \tau]}^{(k)} (X_k - X_{k-1}) I_{\{\tau = m\}} \quad \forall m \in \mathbb{N}$$

$$n \wedge m = \inf(n, m) \quad \leftarrow |n \wedge m| = \sum_{k=1}^{n \wedge m} (X_k - X_{k-1}) I_{\{\tau = m\}} = (X_{n \wedge m} - X_0) I_{\{\tau = m\}}$$

NOTA: $Y_n = X_{n \wedge \tau} - X_0$ il $-X_0$ ci vuole però per i risultati dopo non serve dato che X_0 è \mathcal{F}_0 -misurabile

$(X_{n \wedge \tau})_{n \in \mathbb{N}}$ si dice **PROCESSO ARRESTATO** e si indica anche con $(X_n^{\tau})_{n \in \mathbb{N}}$

CORO: $(X_{n \wedge \tau})_{n \in \mathbb{N}}$ è un processo adattato ed è martingala se (X) è martingala, sub se è sub e super se è super.

OSS: $(X_{n \wedge \tau})(\omega) = X_{\tau(\omega) \wedge n}(\omega)$ ovvero:

$$X_{n \wedge \tau}(\omega) = \sum_{k=0}^n X_k(\omega) I_{\{\tau \geq k\}}(\omega) + X_n I_{\{\tau > n\}}(\omega)$$

CORO: se X è ^(super) martingala $E(X_{n \wedge \tau}) = E(X_{\tau \wedge 0}) = E(X_0)$
_(sub)
deve essere costante rispetto a n o τ ??

PROP: $\tau, \sigma, \{c_i\}$ di tempi d'arresto. Allora:

- (0) $\tau + c$ e' un t.a. $\forall c \in \mathbb{N}$
- (1) $\tau + \sigma$ e' un t.a.
- (2) $\max(\tau, \sigma)$ e $\min(\tau, \sigma)$ sono tempi di arresto
- (3) $\limsup \tau_i$ e' t.a.

dim: $\{\tau + c = n\} = \{\tau = n - c\} \in \mathcal{F}_{n-c} \subseteq \mathcal{F}_n$

$$(1) \{\tau + \sigma = n\} = \bigcup_{k=0}^n \underbrace{\{\tau = k\} \cap \{\sigma = n - k\}}_{\substack{\uparrow \mathcal{F}_k \quad \uparrow \mathcal{F}_{n-k} \\ \subseteq \mathcal{F}_n}}$$

$$(2) \{\max(\tau, \sigma) \leq n\} = \{\tau \leq n\} \cap \{\sigma \leq n\} \in \mathcal{F}_n$$

$$\{\min(\tau, \sigma) \leq n\} = \{\tau \leq n\} \cup \{\sigma \leq n\} \in \mathcal{F}_n \quad \dots$$

LEMMA: $\tau_1 \leq \tau_2 \leq \dots \Rightarrow \sup_n \tau_n$ e' t.a.

$\tau_1 \geq \tau_2 \geq \dots \Rightarrow \inf_n \tau_n$ e' t.a.

dim: $\{\sup_n \tau_n \leq m\} = \bigcap_n \{\tau_n \leq m\} \in \mathcal{F}_m$

$\{\inf_n \tau_n \leq m\} = \bigcup_n \{\tau_n \leq m\} \in \mathcal{F}_m$ ■

... (3) So fare gli inf e sup e so fare i limiti monotoni quindi riesco a fare il limsup (verificare)

PROP: $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ $X_n: (\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P}) \rightarrow (E, \mathcal{E})$ sia processo adattato a $(\mathcal{F}_n)_{n \in \mathbb{N}}$ (f.e.r.)
 Fisso $A \in \mathcal{E}$ e definisco $\tau = \min\{n: X_n \in A\}$. Allora τ e' un tempo di arresto.
 (lo stesso se definisco $\tau = \min\{n: X_n \notin A\}$) Tempo di ingresso, piú che di arresto, ma sono la stessa cosa
 (convenzione $\min(\emptyset) = +\infty$)

dim: $\{\tau = m\} = \{X_0 \notin A, \dots, X_{m-1} \notin A, X_m \in A\}$

$$= \underbrace{\{X_0 \notin A\}^c}_{\mathcal{F}_0} \cap \dots \cap \underbrace{\{X_{m-1} \notin A\}^c}_{\mathcal{F}_{m-1}} \cap \underbrace{\{X_m \in A\}}_{\mathcal{F}_m} \in \mathcal{F}_m$$

OSS: Se usiamo il max allora τ non e' un tempo di arresto, dato che dire che il massimo e' n mi fa dire qualcosa su $n+1$ e quindi $\notin \mathcal{F}_n$

PROP: Sia $(X_n)_{n \in \mathbb{N} \cup \{\infty\}}$ un processo adattato (ho aggiunto X_∞ \mathcal{F}_∞ -misurabile, $\mathcal{F}_\infty = \sigma(\mathcal{F}_n)_{n \in \mathbb{N}}$)
 sia τ un tempo di arresto e definiamo

$$X_\tau = \sum_{k=0}^{\infty} X_k \mathbb{I}_{\{\tau \geq k\}}$$

(ovvero $X_\tau(\omega)$ vale $X_k(\omega)$ se $\omega \in \{\tau \geq k\}$)

Allora X_τ e' una v.a. misurabile rispetto a \mathcal{F}_M dove $M = \max\{\tau(\omega) : \omega \in \Omega\}$

dim: $X_\tau = \sum_{k=0}^M X_k \mathbb{I}_{\{\tau \geq k\}}$ e' \mathcal{F}_M -misurabile
 \downarrow e' \mathcal{F}_k -mis \uparrow $k \leq M$

CORO: Se $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ è un processo adattato. Se $X_n^z = X_{n \wedge z} = \begin{cases} X_z & z \leq n \\ X_n & z > n \end{cases}$ e z è un tempo d'arresto.

$\Rightarrow (X_n^z)_{n \in \mathbb{N}}$ è un processo adattato.

Ricordiamo le seguenti teoremi:

2. b.c. $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ sia processo adattato. (X_n) martingala
 $\Rightarrow X_n^z$ martingala. In particolare

$$\mathbb{E}(X_n^z) = \mathbb{E}(X_{n \wedge z}) = \mathbb{E}(X_{n \wedge 0}) = \mathbb{E}(X_0)$$

DOMANDA: $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ martingala. τ tempo di arresto con $P(\tau < +\infty) = 1$
 Mi chiedo se è vero che

$$\mathbb{E}(X_\tau) \stackrel{?}{=} \mathbb{E}(X_0)$$

Questo non può essere vero, vediamo un controesempio.

CONTROESEMPLO: $\xi_1, \xi_2, \dots \sim B(1, 1/2)$ indipendenti (passeggiata aleatoria)
 \hookrightarrow non è vero perché $\mathbb{P}(\xi_i = \pm 1) = 1/2$, cioè la passeggiata è simmetrica
 $X_0 = 0, \dots, X_n = \xi_1 + \dots + \xi_n$

$$\tau = \min\{n : X_n = 1\}$$

So che $\mathbb{P}(\tau < +\infty) = 1$ (perché la passeggiata aleatoria è ricorrente)

Se volessi τ ? sopra darei avere

$$1 = \mathbb{E}(X_\tau) = \mathbb{E}(X_0) = 0$$

\downarrow
 dato che τ è il minimo n tale che $X_n = 1$

TEO: (ARRESTO OPZIONALE - DOOB)

$(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ processo adattato e τ tempo di arresto con $P(\tau < +\infty) = 1$.

Allora X_τ è in L^1 se (X) è martingala, e inoltre vale che

$$\mathbb{E}(X_\tau) = \mathbb{E}(X_0)$$

se è vero una delle tre affermazioni:

- (1) $\mathbb{P}(\tau \leq k) = 1$ per un certo $k \in \mathbb{N}$
- (2) $\exists Y$ v.a. in L^1 t.c. $|X_{n \wedge \tau}| \leq Y$ P-q.c. $\forall n$
- (3) $\mathbb{E}(\tau) < +\infty$ $|X_{n+1} - X_n| \leq M$ P-q.c. $\forall n$

dim. (3) Per $n > k$ allora $X_\tau = X_{n \wedge \tau}$

$$(2) \mathbb{E}(X_{n \wedge \tau}) = \mathbb{E}(X_0) \quad \forall n$$

$$X_{n \wedge \tau} \rightarrow X_\tau \text{ P-q.c. } |X_{n \wedge \tau}| \leq Y \in L^1$$

$$\text{Lebesgue} \Rightarrow \mathbb{E}(X_{n \wedge \tau}) \rightarrow \mathbb{E}(X_\tau) \text{ che quindi } = \mathbb{E}(X_0)$$

$$(3) X_{n \wedge \tau} = \sum_{k=1}^n (X_k - X_{k-1}) + X_0$$

$$|X_{n \wedge \tau}| \leq \sum_{k=1}^n M + |X_0| =: Y \in L^1 \Rightarrow \text{pto 2}$$

OSS: Nelle hp (1), (2) e (3) se $(X)_n$ è solo supermartingala (3) posso solo dedurre che $\mathbb{E}(X_\tau) \leq \mathbb{E}(X_0)$
 (\geq)

OSS: Se $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ è supermartingala $X_n \geq 0 \quad \forall n$ IP-q.c. e $IP(\tau < +\infty) = 1$ allora

$$E(X_\tau) \leq E(X_0)$$

senza bisogno di altre ipotesi

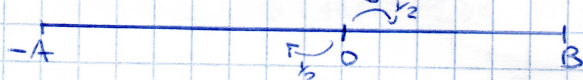
$$\text{dim: } E(X_\tau) = E(\liminf_n X_{\tau \wedge n}) \leq \liminf_n E(X_{\tau \wedge n}) \leq \liminf_n E(X_0) = E(X_0)$$

APPlicAZIONE: (ROVINA del GIOCATTORE SIMMETRICA)

ξ_1, ξ_2, \dots v.a. indep. $IP(\xi_i = \pm 1) = 1/2$

$$X_n = \xi_1 + \dots + \xi_n \quad X_0 = 0$$

$(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ è una martingala



$$(\tau^{A,B}) \tau = \min \{n : X_n \in \{-A, B\}\} \text{ (tempo in cui arrivo o a } -A \text{ o a } B)$$

devo mostrare che:

$$IP(\tau < +\infty) = 1$$

$$\{\tau = +\infty\} \subset \{\xi_1 = 1, \dots, \xi_{A+B} = 1\}^c \cap \{\xi_{A+B+1} = 1, \dots, \xi_{2(A+B)+1} = 1\}^c \dots$$

(è una strada infinita poco raffinata)

$$\forall k \text{ definito } A_k = \{\xi_{k(A+B)+1} = 1, \dots, \xi_{(k+1)(A+B)} = 1\}$$

$$IP(A_k) = \left(\frac{1}{2}\right)^{A+B} \quad \{A_k\} \text{ famiglia indipendente}$$

$$\{\tau > (n+1)(A+B)\} \subset A_1^c \cap \dots \cap A_n^c$$

$$IP(\tau > (n+1)(A+B)) \leq IP(A_1^c) \cdot \dots \cdot IP(A_n^c) = \left(1 - \left(\frac{1}{2}\right)^{A+B}\right)^n$$

$$\{\tau = +\infty\} \subseteq \{\tau > (n+1)(A+B)\} \quad \forall n$$

$$\Rightarrow IP(\tau = +\infty) \leq \left(1 - \left(\frac{1}{2}\right)^{A+B}\right)^n \quad \forall n$$

$$IP(\tau = +\infty) = 0 \quad (\text{posto prendere } n \text{ abbastanza grande})$$

$$|X_{n \wedge \tau}| \leq \max(A, B) \Rightarrow \text{posso applicare il teo} \Rightarrow E(X_\tau) = 0$$

$$\text{Ma } E(X_\tau) = -A IP(X_\tau = -A) + B IP(X_\tau = B). \text{ Inoltre}$$

$$IP(X_\tau = -A) + IP(X_\tau = B) = 1. \text{ Quindi otteniamo}$$

$$B IP(X_\tau = B) - A(1 - IP(X_\tau = B)) = 0 \Rightarrow IP(X_\tau = B) = \frac{A}{A+B}$$

(ovvero la prob che si rovini il giocatore B è $\frac{A}{A+B}$)

$$\sigma = \min \{n : X_n = 1\}$$

$$\{\tau < +\infty\} = \bigcup_{A \in \mathbb{N}} \{X_{\tau \wedge A, 1} = 1\} \quad (\text{dire che prima o poi passo da 1 vuol dire che prima o poi passo da 1 prima di passare da } -A)$$

Infatti se $X_{\tau \wedge A, 1} = 1 \exists$ una traiettoria $X_0, \dots, X_{\tau \wedge A, 1}$ che tocca 1, viceversa se $\exists X_0, \dots, X_\tau$ con $X_\tau = 1$ e allora $A = -(\min_{k \leq \tau} X_k) - 1$ per avere $-A < \min_{k \leq \tau} X_k$

$$\{X_{\tau \wedge A, 1} = 1\} \subset \{X_{\tau \wedge A+1, 1} = 1\} \Rightarrow IP(\tau < +\infty) = \lim_{A \rightarrow \infty} IP(X_{\tau \wedge A, 1} = 1) = \lim_{A \rightarrow \infty} \frac{A}{A+1} = 1$$

ESERCIZIO: Mostrare che $E(Z) = +\infty$

6/04/2012 (10)

LEMMA: Z t.a. $(\mathbb{Z}, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_n), \mathbb{P}) \exists N, \varepsilon > 0 : \mathbb{P}(Z \leq N+n | \mathcal{F}_n) \geq \varepsilon \quad \mathbb{P}\text{-q.c. } \forall n$
 (a) $E(I_{\{Z \leq N+n\}} | \mathcal{F}_n) \geq \varepsilon$
 $\Rightarrow E(Z) < +\infty$

dim: $\mathbb{P}(Z > N) \leq 1 - \varepsilon = \mathbb{P}(Z > N+0 | \mathcal{F}_0)$

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(Z > 2N) &= \mathbb{P}(Z > 2N, Z > N) = \mathbb{P}(Z > 2N | Z > N) \cdot \mathbb{P}(Z > N) \\ &\stackrel{\text{Markov}}{=} \mathbb{P}(Z > N+N | \mathcal{F}_N) \cdot \mathbb{P}(Z > N) \\ &\leq (1-\varepsilon)^2 \end{aligned}$$

Dico che $\mathbb{P}(Z > kN) \leq (1-\varepsilon)^k \quad \forall k=1, 2, \dots$

$$\begin{aligned} E(I_{\{Z > kN\}}) &= E(I_{\{Z > kN\}} I_{\{Z > (k-1)N\}}) \\ &= E(E(I_{\{Z > kN\}} I_{\{Z > (k-1)N\}} | \mathcal{F}_{(k-1)N})) \\ &= E(I_{\{Z > (k-1)N\}} \cdot E(I_{\{Z > kN\}} | \mathcal{F}_{(k-1)N})) \end{aligned}$$

Applico il fatto che:

$$E(I_{\{Z \leq N+n\}} | \mathcal{F}_n) \geq \varepsilon \Rightarrow E(I_{\{Z > N+n\}} | \mathcal{F}_n) \leq (1-\varepsilon)$$

$$\Rightarrow \mathbb{P}(Z > kN) \leq (1-\varepsilon) \cdot \mathbb{P}(Z > (k-1)N)$$

Quindi otteniamo la formula per induzione data
 che per $k=1$ è banale

$$\begin{aligned} \text{Ricordo che } E(Z) &= \sum_{k=0}^{+\infty} \mathbb{P}(Z > k) \text{ infatti} \\ \sum_{k=0}^{\infty} \mathbb{P}(Z > k) &= \sum_{k=0}^{\infty} \sum_{n=k+1}^{\infty} \mathbb{P}(Z=n) = \sum_{n=0}^{\infty} \left(\sum_{k=0}^{n-1} 1 \right) \cdot \mathbb{P}(Z=n) \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} n \cdot \mathbb{P}(Z=n) = E(Z) \end{aligned}$$

$$\text{Nota che } \sum_{k=0}^{\infty} \mathbb{P}(Z > k) \leq N \cdot \sum_{h=0}^{\infty} \mathbb{P}(Z > Nh)$$

(dato che "rognare N pezzi" è più o equivalente
 a rognare più grande)

$$\leq N \cdot \sum_{h=0}^{\infty} (1-\varepsilon)^h < +\infty$$

ROVINA del GIOCATORE:

$$\xi_1, \xi_2, \dots \text{ v.a. indep } \mathbb{P}(\xi_1=1)=p, \mathbb{P}(\xi_1=-1)=1-p$$

$$S_n = \xi_1 + \dots + \xi_n \quad S_0 = 0$$

$$\tau^{A,B} = \min \{n : S_n \in \{-A, B\}\}$$

\mathcal{F}_n filt. generata da ξ_1, \dots, ξ_n

$$E(I_{\tau^{A,B} \leq N+n} | \mathcal{G}_n) \quad \text{per } N \geq A+B$$

Nota che $\{\tau^{A,B} \leq N+n\} \supset \{S_{n+1}=1, \dots, S_{n+N}=1\}$

$$E(I_{\{S_{n+1}=1, \dots, S_{n+N}=1\}} | \mathcal{G}_n) = P(S_{n+1}=1, \dots, S_{n+N}=1) = p^N \geq \varepsilon > 0$$

\Rightarrow posso applicare il lemma e quindi

$$E(\tau^{A,B}) < +\infty \quad \forall A, B$$

Ora vogliamo trovare α e β , ovvero se viene raggiunto A o B .

$$\text{Voglio calcolare } E(\tau^{A,B}) \text{ e } P(S_{\tau^{A,B}} = B) := b \\ (P(S_{\tau^{A,B}} = -A) := a \rightarrow a+b=1)$$

(1) CASO SIMMETRICO ($p=1/2$)

$\Rightarrow S_n$ è una martingala dato che $E(f_i) = 0$

$|S_{n \wedge \tau^{A,B}}| \leq \max(A, B)$ oppure $|S_{n+1} - S_n| \leq 1 \Rightarrow E(\tau^{A,B}) < +\infty$
Quindi posso usare il teorema di arresto opzionale

$$\Rightarrow E(S_{\tau^{A,B}}) = 0$$

$$S_{\tau^{A,B}} = -A I_{\{S_{\tau^{A,B}} = -A\}} + B I_{\{S_{\tau^{A,B}} = B\}}$$

$$\Rightarrow E(S_{\tau^{A,B}}) = -A \cdot a + B \cdot b = 0 \quad \text{poiché } a+b=1$$

$$\Rightarrow b = \frac{A}{A+B}, \quad a = \frac{B}{A+B}$$

Dobbiamo cercare un'altra martingala per trovare $E(\tau^{A,B})$
Proviamo con S_n^2 e vediamo cosa succede

$$X_n = S_n^2$$

$$E(X_{n+1} | \mathcal{G}_n) = E((S_n + f_{n+1})^2 | \mathcal{G}_n) = E(S_n^2 | \mathcal{G}_n) + 2E(S_n f_{n+1} | \mathcal{G}_n) + E(f_{n+1}^2 | \mathcal{G}_n) \\ \stackrel{!}{=} X_n + \underbrace{2S_n E(f_{n+1})}_{=0} + \underbrace{E(f_{n+1}^2)}_1 = X_n + 1$$

$M_n = X_n - n \Rightarrow M_n$ è una martingala, infatti:

$$E(M_{n+1} | \mathcal{G}_n) = E(X_{n+1} - (n+1) | \mathcal{G}_n) = X_n + 1 - n - 1 = X_n - n = M_n$$

Ci piace tanto perché è saltato fuori n così magari se ci viene che funziona tutto riusciamo a calcolare $E(\tau^{A,B})$ (lo facciamo passare da indice a sopra 0)

Voglio applicare il teo di arresto opzionale

$$|M_{n \wedge \tau}| \leq (\max(A, B))^2 + \tau^{A,B} = Y \in L^1 \Rightarrow \text{posso applicare T.A.O.}$$

$$\Rightarrow E(M_{\tau^{A,B}}) = 0 \Rightarrow E(\tau^{A,B}) = E(S_{\tau^{A,B}}^2) = A^2 a + B^2 b = \frac{A^2 B}{A+B} + \frac{B^2 A}{A+B}$$

$$\Rightarrow E(\tau^{A,B}) = A \cdot B$$

ESERCIZIO: Vediamo l'esercizio dell'altra volta.

$$Z = \min\{n: S_n = 1\} \Rightarrow E(Z) = +\infty$$

Supponiamo p.c. $E(Z) < +\infty$

$|S_{n+1} - S_n| \leq 1$ posso applicare Doob

$$\Rightarrow E(S_Z) = 0 \quad \text{Assurdo!}$$

Dato che $S_Z \equiv 1$ visto che $Z = \min\{n: S_n = 1\}$

(2) CASO NON SIMMETRICO ($p \neq 1/2$)

completa tutto dato che S_n non è una martingala

$$E(\xi_i) = p - (1-p) = 2p-1$$

$$\text{considero } \tilde{\xi}_i = \xi_i - (2p-1) \Rightarrow E(\tilde{\xi}_i) = 0$$

$$\tilde{S}_n = \tilde{\xi}_1 + \dots + \tilde{\xi}_n \quad \text{è martingala}$$

$$\tilde{S}_n = S_n - n(2p-1)$$

Posso applicare Doob dato che:

$$|\tilde{S}_{n \wedge A, B}| \leq \max(A, B) + n^{A, B} |2p-1| = Y \in L^1$$

$$\Rightarrow E(\tilde{S}_{Z^{A, B}}) = 0 \Rightarrow E(S_{Z^{A, B}}) = (2p-1) \cdot E(Z^{A, B})$$

$$\Rightarrow E(Z^{A, B}) = \frac{-Aa + Bb}{2p-1}$$

Prova a costruire una martingala (martingala esponenziale)

$$M_n = c^{\xi_1} \dots c^{\xi_n} \quad M_0 = 1$$

Devo avere che $E(c^{\xi_i}) = 1$ quindi $cp + c^{-1}(1-p) = 1$

$$\Rightarrow c = \frac{1-p}{p}$$

Notiamo che $p > 1/2 \Rightarrow c < 1$ $p < 1/2 \Rightarrow c > 1$

$$M_n = c^{S_n} \Rightarrow |M_{n \wedge Z^{A, B}}| = \begin{cases} c^{-A} & c < 1 \\ c^B & c > 1 \end{cases}$$

$$E(M_{Z^{A, B}}) = 1$$

$$\Rightarrow E(M_{Z^{A, B}}) = c^{-A}a + c^Bb = 1 \quad \text{e } a+b=1$$

$$\Rightarrow b = \frac{-c^{-A} + 1}{c^B - c^{-A}} \quad a = \frac{c^B - 1}{c^B - c^{-A}} \quad (\text{osserviamo che } a, b > 0)$$

$$E(Z^{A, B}) = \frac{1}{2p-1} \left[-A \cdot \frac{c^B - 1}{c^B - c^{-A}} + B \cdot \frac{1 - c^{-A}}{c^B - c^{-A}} \right]$$

ESEMPIO: TEMPO d; PRIMO PASSAGGIO di una PASSEGGIATA ALEATORIA

$z = \min \{n : S_n = 1\}$
 Voglio studiare $P(z < +\infty)$. So che $E(z) = +\infty$
 (ma questo non implica che $P(z < +\infty) = 0$ ☹)

$$\{z < +\infty\} = \bigcup_{A=1}^{\infty} \{S_{z \wedge A, 1} = 1\}$$

Infatti $\{S_{z \wedge A, 1} = 1\} \subset \{z < +\infty\} \quad \forall A$ (banale)
 Per l'altra inclusione supponiamo che $\omega \in \{z < +\infty\}$

$$\Rightarrow \exists N \text{ t.c. } S_N(\omega) = 1$$

$$\text{Chiamiamo } A := \left(\max_{k \in \mathbb{N}} (-S_k(\omega)) \right) + 1$$

$$\text{Chiaramente } S_{z \wedge A, 1}(\omega) = 1$$

$$\text{Banalmente } \{S_{z \wedge A+1, 1} = 1\} \supset \{S_{z \wedge A, 1} = 1\}$$

$$\Rightarrow P(z < +\infty) = \lim_{A \rightarrow \infty} P(S_{z \wedge A, 1} = 1)$$

Quindi abbiamo:

(1) Caso Simmetrico : $\lim_{A \rightarrow \infty} \frac{A}{A+1} = 1$

(2) Caso Non Simmetrico : $\lim_{A \rightarrow \infty} \frac{1 - c^{-A}}{c - c^{-A}}$

$$\begin{aligned} &= \frac{p}{1-p} \\ &\frac{1}{c} < 1 \quad \text{se } c > 1 \quad (p < 1/2) \\ &1 \quad \text{se } c < 1 \quad (p > 1/2) \end{aligned}$$

ESERCIZIO: $p > 1/2$, calcolare $E(z)$

ESERCIZIO: Tasti a caso (26)

$X_i \in \{A, \dots, Z\}$ a caso uniformemente

$$z = \min \{n : X_{n-1} = A, X_n = B, \dots, X_n = A\}$$

z è il ~~minimo~~ primo istante in cui la sequenza scade
 ABRACADABRA

(1) $E(z) < +\infty$ (verificare)

(2) $E(z) = 26^{11} + 26^9 + 26$ (difficile)

ESERCIZIO: (Ω, \mathcal{F}, P) ξ_1, ξ_2, \dots iid $P(\xi_i = \pm 1) = 1/2$ $M_n = \sigma(\xi_1, \dots, \xi_n)$

$$S_n = \xi_1 + \dots + \xi_n \quad S_0 = 0$$

$$z = \min \{n : S_n = 1\}$$

Supponiamo che $E(z) < +\infty$, vogliamo conoscere la legge di z
 (i.e. $P(z = k)$ $k = 1, 2, \dots$)

Osserviamo che $k \text{ pari} \Rightarrow P(z = k) = 0$

In generale usiamo la martingala $M_n^\theta = [c(\theta)]^n e^{\theta S_n}$, $M_0^\theta = 1$, $\theta > 0$

Determiniamo $c(\theta)$ in modo che M_n^θ sia una martingala.

perché $E(c(\theta) e^{\theta S_n}) = E(c(\theta) e^{\theta S_{n-1}}) e^{\theta \xi_n} = E(c(\theta) e^{\theta S_{n-1}}) E(e^{\theta \xi_n})$
 Deve essere $E(c(\theta) e^{\theta \xi_1}) = 1 \Rightarrow \frac{1}{2} c(\theta) e^{\theta} + \frac{1}{2} c(\theta) e^{-\theta} = 1 \Rightarrow c(\theta) = \frac{2}{e^\theta + e^{-\theta}}$

La funzione $\xi \mapsto e^{\theta \xi}$ è convessa $\Rightarrow E(e^{\theta \xi}) \geq e^{\theta E(\xi)} = 1$
 e quindi $c(\theta) \leq 1$.

(M_t^θ) è martingola. $0 \leq M_{\infty} \leq e^\theta$, dal teo di questo opzione $E(M_t) = 1$

$$E(c|\theta)^c e^{\theta S_t} = 1 \Rightarrow E(c|\theta)^c e^\theta = 1 \Rightarrow E(c|\theta)^c = e^{-\theta} \quad \forall \theta > 0$$

Chiamo $x = c|\theta$, $x \in (0, 1)$ $e^{-\theta} = f(x)$ (f analitica)

$$\text{Ho che } E(x^k) = f(x) \Rightarrow \sum_{k=0}^{\infty} x^k P(Z=k) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\partial^k f(0)}{k!} x^k$$

$$\text{Ma allora } P(Z=k) = \frac{D^k f(0)}{k!}$$

$$y = e^{-\theta}, \text{ ho che } x = \frac{2}{y+y^{-1}} \Rightarrow xy^2 - 2y + x = 0$$

$$y = \frac{1 \pm \sqrt{1-x^2}}{x}$$

$$y = \frac{1 - \sqrt{1-x^2}}{x} = \frac{x^2}{x} \frac{1}{1 + \sqrt{1-x^2}} = \frac{x}{1 + \sqrt{1-x^2}}$$

e quindi otteniamo che

$$e^{-\theta} = \frac{x}{1 + \sqrt{1-x^2}}$$

$$\text{con } x = \frac{2}{e^\theta + e^{-\theta}}$$

$$f(x) = \frac{x}{1 + \sqrt{1-x^2}}$$

$$x(0) = 1$$

Quindi se volessimo potremmo calcolare tutte le derivate fino alla k-esima per calcolare la prob con la formula

$$P(Z=k) = \frac{D^k f(0)}{k!}$$

WOW :)

ESERCIZIO: X_1, X_2, \dots indep. unif. in $\{A_1, \dots, Z\}$ (26 lettere)

$$\text{ABRACADABRA} = e_1 e_2 \dots e_{11}$$

$$\mathcal{F}_n = \sigma(X_1, \dots, X_n)$$

$$\tau = \min\{n: X_{n-10} = A, \dots, X_n = A\}$$

$$\stackrel{!}{=} \min\{n: X_{n-10} = e_1, \dots, X_n = e_{11}\}$$

• τ è t.a.:

$$\{\tau = k\} = \{X_{k-10} = e_1, \dots, X_k = e_{11}\} \cap \left\{ \begin{array}{l} \text{prima di } k \text{ non si} \\ \text{scrive} \\ \text{ABRACADABRA} \end{array} \right\}$$

$$\bigcap_{i=1}^k$$

$$\bigcap_{i=1}^k$$

perché dipende da X_1, \dots, X_{k-1}

$$\bullet P(\tau > n+11 | \mathcal{F}_n) \leq P(\{X_{n+11} = e_1, \dots, X_{n+21} = e_{11}\}^c | \mathcal{F}_n)$$

$$\stackrel{!}{=} 1 - P(\{X_{n+11} = e_1, \dots, X_{n+21} = e_{11}\} | \mathcal{F}_n)$$

$$\stackrel{!}{=} 1 - P(X_{n+11} = e_1) \dots P(X_{n+21} = e_{11})$$

$$\stackrel{!}{=} 1 - \left(\frac{1}{26}\right)^{11}$$

indipendenza tra loro cda \mathcal{F}_n

$$\Rightarrow P(\tau \leq n+11 | \mathcal{F}_n) \geq \left(\frac{1}{26}\right)^{11} > 0 \Rightarrow \text{posso applicare il lemma}$$

$$E(\tau) < +\infty$$

• Calcoliamo $E(\tau)$:

se lo sappiamo fa presto

$$\text{Poniamo } M_0 = 1, M_1 = 26 I_{\{X_1 = e_1\}}, \dots, M_{11} = 26^{11} I_{\{X_1 = e_1, \dots, X_{11} = e_{11}\}}$$

Se la scommessa sbaglia perdo tutto, $M_n^0 = M_{n+1}^0 \quad \forall n \geq 1$ e' costante

(M_n^0) e' una martingala. Basta verificarlo per $n < 11$ dato che poi e' costante.

$$\forall k < 11 \quad M_{k+1}^0 = \underbrace{26 I_{\{X_{k+1}=C_{k+1}\}}}_{(1)} \underbrace{M_k^0}_{(2)}$$

(1) e' indipendente da (2)

$$\begin{aligned} E(M_{k+1}^0 | \mathcal{F}_k) &= E(26 I_{\{X_{k+1}=C_{k+1}\}} M_k^0 | \mathcal{F}_k) = \\ &= M_k^0 E(26 I_{\{X_{k+1}=C_{k+1}\}}) = 26 M_k^0 \cdot \frac{1}{26} = M_k^0 \Rightarrow \text{e' martingala} \end{aligned}$$

Possiamo:

$$\begin{aligned} M_n^k &= 1 & \text{se } n \leq k \\ M_{k+1}^k &= 26 I_{\{X_{k+1}=C_{k+1}\}} \\ &\vdots \\ M_{k+11}^k &= (26)^{11} I_{\{X_{k+1}=C_{k+1}, \dots, X_{k+11}=C_{k+11}\}} \\ M_n^k &= M_{11}^k & \text{se } n > k+11 \end{aligned} \quad \left. \begin{array}{l} \\ \\ \\ \end{array} \right\} k+1 \leq n \leq k+11$$

gioco di scommesse a istante di partenza.

$\forall k \in \mathbb{N} \quad (M_n^k)_{n \in \mathbb{N}}$ e' martingala.

Metto insieme tutti questi giochi in un gioco di scommesse globale:

$$\tilde{Z}_n := \sum_{k=0}^n M_n^k$$

Non mi aspetto sia una martingala perche' non e' un gioco onesto, a istante aggiungo un euro.

$$Z_n = \sum_{k=0}^n M_n^k - n \quad M_0 = 1$$

Verifichiamo che Z_n e' martingala.

$$\begin{aligned} E(Z_{n+1} | \mathcal{F}_n) &= \sum_{k=0}^{n+1} E(M_{n+1}^k | \mathcal{F}_n) - (n+1) = \\ &= \sum_{k=0}^{n+1} M_n^k - (n+1) \\ &= \underbrace{M_n^{n+1}}_{=1} + \sum_{k=0}^n M_n^k - (n+1) = Z_n \end{aligned}$$

Voglio maggiore $Z_{n+1} - Z_n$ cosi', dato che $E(\tau) < +\infty$, posso applicare il Teorema di arresto opzionale.

$$\begin{aligned} |Z_{n+1} - Z_n| &= \left| \sum_{k=0}^{n+1} M_{n+1}^k - \sum_{k=0}^n M_n^k - 1 \right| = \left| \underbrace{M_{n+1}^{n+1}}_{=1} + \sum_{k=0}^n (M_{n+1}^k - M_n^k) - 1 \right| \\ &\leq \sum_{k=0}^n |M_{n+1}^k - M_n^k| \leq 11 \cdot 26^{11} = \text{costante} \end{aligned}$$

Applico Doob $\Rightarrow E(Z_\tau) = 1$

$$E(Z_\tau) = \sum_{n=0}^{\tau} E(M_n^0) - E(\tau)$$

Per $n < (Z-1)$ $E(M_Z^n) = 0$ (avrei scritto prima ABRACADABRA)

Per $n = Z-1$ $E(M_Z^n) = (26)^1$ (ce ho indovinate tutte)

Per $n = Z-4$ $E(M_Z^n) = (26)^4$

Per $n = Z-1$ $E(M_Z^n) = 26$

Per $n = Z$ $E(M_Z^n) = 1$ per def.

e per $n \neq$ sono tutti nulli, infatti visto che le gioco si ferma a Z posso vincere scommettendo se $Z=10 \rightarrow$ indovino tutto ABRACADABRA
 $Z=3 \rightarrow$ indovino ABBA, $Z=$ indovino A

$$X = 26^{11} + 26^4 + 26 + X - E(Z)$$

$$\Rightarrow E(Z) = 26^{11} + 26^4 + 26$$

COMPORTAMENTO ASINTOTICO delle MARTINGALE

LEMMA: (di UP-CROSSING - SCAVALCAMENTO)

$(\mathbb{R}, \mathcal{F}, P)$ (\mathcal{F}_n) filtr. $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ supermartingola.

Fisso $a < b$, non scommetto fino a quando il prezzo scende sotto una quota minima (nel mio caso a)

$$C_1 = I_{\{X_0 < a\}} = 1 \text{ se } X_0 < a$$

$$C_{n+1} = \begin{cases} 1 & \text{se } C_n = 1 \text{ e } X_n < b \text{ o } C_n = 0 \text{ e } X_n < a \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$$

$$C_{n+1} = I_{\{C_n = 1\}} I_{\{X_n < b\}} + I_{\{C_n = 0\}} I_{\{X_n < a\}}$$

- C_n è prevedibile

dim: per induzione: C_1 è \mathcal{F}_0 -misurabile

$\rightarrow C_{n+1}$ è \mathcal{F}_n -misurabile ■

- C_n è limitato e ≥ 0

Chiamo $Y = \int C dX$. Per definizione si ha che

$$Y_{n+1} - Y_n = C_{n+1}(X_{n+1} - X_n) \quad \text{e} \quad Y_0 = 0$$

(se sto scommettendo guadagno la variazione di martingala $X_{n+1} - X_n$ [$C_{n+1} = 1$], se non scommetto non guadagno nulla)

La seguente relazione è la chiave della dim:

$$Y_N \geq (b-a) \cdot (\# \text{ di scavalcamenti della fascia } ab) - (X_N - a) \quad \forall N \geq 1$$

Scommetto appena scendo sotto a , poi seguo la traiettoria di X_n e mi fermo quando salgo sopra b .

def: $\bigcup_{[a,b]}^N =$ massimo # $r \in \mathbb{N}$ tale che $\exists 0 \leq s_1 < t_1 < s_2 < \dots < t_r \leq N$ s.t. $i \in \mathbb{N}$ tali che $X_{s_i} < a$, $X_{t_i} \geq b$

(e i.e. # di "scavalcamenti" della fascia ab)

$$\Rightarrow Y_N \geq (b-a) \bigcup_{[a,b]}^N - (X_N - a)^-$$

ma Y_N è una supermartingala e parte da zero

$$\Rightarrow \mathbb{E}(Y_N) \leq 0$$

Quindi:

$$0 \geq \mathbb{E}(Y_N) \geq (b-a) \mathbb{E}(\bigcup_{[a,b]}^N) - \mathbb{E}((X_N - a)^-)$$

LEMMA (di UPCROSSING) $\mathbb{E}(\bigcup_{[a,b]}^N) \leq \frac{\mathbb{E}((X_N - a)^-)}{b-a}$

Ovvero il numero di scavalcamenti è dominato dal comportamento della martingala all'istante finale

OSS: Al crescere di N cresce il # di scavalcamenti

$$\bigcup_{[a,b]}^{N+1} \geq \bigcup_{[a,b]}^N$$

CORO: Se (X) è martingala limitata in L^1 (cioè $\sup_N \mathbb{E}(|X_N|) < +\infty$) allora $\forall a < b$

$$\mathbb{E}(\sup_N \bigcup_{[a,b]}^N) = \mathbb{E}(\lim_{N \rightarrow \infty} \bigcup_{[a,b]}^N) < +\infty$$

dim: $\mathbb{E}(\lim_{N \rightarrow \infty} \bigcup_{[a,b]}^N) \stackrel{\text{CON. MONOTONA}}{=} \lim_{N \rightarrow \infty} \mathbb{E}(\bigcup_{[a,b]}^N)$

$$\mathbb{E}(\bigcup_{[a,b]}^N) \leq \frac{1}{b-a} (\mathbb{E}(|X_N|) + a) \leq \text{cost}$$

convergono ad un # finito perché ho 1 succ. limitata e regolare

Definiamo $\bigcup_{[a,b]}^\infty := \lim_{N \rightarrow \infty} \bigcup_{[a,b]}^N$

= Se X è superm. lim in L^1 allora $\exists X_\infty \in L^1$: $X_N \rightarrow X_\infty$ IP-q.c.

CORO: Se X è supermartingala limitata in L^1 , allora $(\forall a < b) \exists X_\infty (\mathbb{R}, \mathcal{F}, \mathbb{P}) \rightarrow \mathbb{R}$

$$\mathbb{E}(|X_\infty|) < \infty \text{ e } \mathbb{P}(\lim_{N \rightarrow \infty} X_N = X_\infty) = 1$$

X_N converge IP-q.c. a una cosa che sta in L^1 . La stranezza è che ho tutto in L^1 ma non convergo in L^1 ma IP-q.c.

dim: $\Lambda = \{\omega : (X_n(\omega)) \text{ non converge ad un limite in } \mathbb{R} \cup \{\pm\infty\}\}$

$$= \{\omega : \limsup X_n(\omega) > \liminf X_n(\omega)\}$$

$$\subset \bigcup_{\substack{a < b \\ a, b \in \mathbb{Q}}} \{\omega : \limsup X_n(\omega) > b, \liminf X_n(\omega) < a\}$$

devo scavalcare ∞ volte ab $\subset \bigcup_{\substack{a < b \\ a, b \in \mathbb{Q}}} \{\bigcup_{[a,b]}^\infty = +\infty\}$

riesce a inflare 2 rotazioni nel mezzo

Λ è unione numerabile di insiemi di misura nulla $\Rightarrow \mathbb{P}(\Lambda) = 0$

Pongo $X_\infty = \limsup_n X_n = \lim_n X_n \in \mathbb{R} \cup \{\pm\infty\}$

X_∞ è misurabile $(\mathcal{L}, \mathcal{E}, \mathbb{P}) \rightarrow \mathbb{R} \cup \{\pm\infty\}$

$$\mathbb{E}(|X_\infty|) = \mathbb{E}(\lim_{n \rightarrow \infty} |X_n|) \leq \liminf_n \mathbb{E}(|X_n|) \leq \text{cost} < +\infty$$

\uparrow FATOU \uparrow per hp

CORO: le martingale positive convergono sempre. $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ supermartingala e $X_n \geq 0$ IP-q.c. allora $\exists X_\infty \in L^1$ t.c. $X_n \rightarrow X_\infty$ IP-q.c.

dim: $\mathbb{E}(|X_n|) = \mathbb{E}(X_n) \leq \mathbb{E}(X_0)$

Perché non mi posso aspettare la convergenza in L^1 ?

CONTRO ESEMPIO: ξ_i — indep. $\mathbb{P}(\xi_i = 0) = \mathbb{P}(\xi_i = 2) = 1/2$

(se indovino raddoppio
la posta, se sbaglio
perdo tutto)

$$M_n = \xi_1 \cdot \dots \cdot \xi_n \quad M_0 = 1$$

M_n è martingala (perché prodotto di v.c. indep. di media 1)
e $\geq 0 \Rightarrow$ è limitata in L^1

$$\mathbb{P}(M_n \neq 0) = (1/2)^n \quad \mathbb{P}(M_n = 0) = 1 - (1/2)^n$$

una volta che tocco 0 non mi salvo più!

$$\mathbb{P}(M_k = 0 \quad \forall k \geq n) = 1 - (1/2)^n$$

e dunque:

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(M_k = 0 \text{ definitivamente}) &= \mathbb{P}\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} \{M_k = 0 \quad \forall k \geq n\}\right) \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(M_k = 0 \quad \forall k \geq n) = \lim_{n \rightarrow \infty} 1 - (1/2)^n = 1 \end{aligned}$$

\nwarrow insieme di un evento
nell'altro

quindi $M_k \rightarrow 0$ IP-q.c. cioè $M_\infty = 0$

$$\text{Ma } \mathbb{E}(|M_k - M_\infty|) = \mathbb{E}(M_k) = 1 \not\rightarrow \mathbb{E}(M_\infty) = 0$$

OSS: $p > 1$

$$\mathbb{E}(M_n^p) = (\mathbb{E}(\xi_i^p))^n = \left(\frac{2^p}{2}\right)^n = 2^{n(p-1)}$$

\rightarrow la martingala non è limitata in L^p , $p > 1$

Ho le sospetto che per avere la convergenza in L^1 non basta la limitatezza in L^1 ma vanno avere la limitatezza in L^p per qualche $p > 1$.

TEO: $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ supermartingala tale che $\sup_{n \in \mathbb{N}} E(X_n) < +\infty$ allora
 $\exists X_\infty \in L^1(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ tale che $X_n \rightarrow X_\infty$ \mathbb{P} -q.c.

$(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ (\mathcal{F}_n) filtr. $\mathcal{F}_n \subset \mathcal{F}$ denumerabile

$$\mathcal{F}_\infty = \sigma(\mathcal{F}_n) \subset \mathcal{F}$$

In generale non è vero che $X_n \rightarrow X_\infty$ in L^1

Oss: Se (X_n) è mart. e $X_n \rightarrow X_\infty$ in L^1 allora $X_n = E(X_\infty | \mathcal{F}_n)$ $\forall n$

dim.: So che $X_n = E(X_{n+m} | \mathcal{F}_n)$ $\forall n \geq 0 \forall m \geq 0$
 Vorrei poter passare al limite per $m \rightarrow \infty$...
 Abbiamo da usare le lemmi.

imp

LEMA: La speranza condizionale è un funzionale continuo in L^1

dim.: $X \mapsto E(X | \mathcal{G})$ è moltiplicazione lineare

$$L^1(\Omega, \mathcal{G}, \mathbb{P}) \longrightarrow L^1(\Omega, \mathcal{G}, \mathbb{P})$$

verifico che è continua.

convessità di L^1

$$\|E(X | \mathcal{G})\|_{L^1} = E(\|E(X | \mathcal{G})\|) \leq E(E(\|X\| | \mathcal{G})) = E(\|X\|) = \|X\|_{L^1}$$

(...) Per la continuità in L^1 $E(X_{n+m} | \mathcal{F}_n) \xrightarrow{m \rightarrow \infty} E(X_\infty | \mathcal{F}_n)$

MARTINGALE in L^2

$(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ t.c. sia martingala e t.c. $\forall n E(X_n^2) < +\infty$

Oss: $n < m < r < s \in \mathbb{N}$

$$\langle X_m - X_n, X_s - X_r \rangle_{L^2(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})} = 0$$

dim.: Sto dicendo che $E((X_m - X_n)(X_s - X_r)) = 0$

$$E((X_m - X_n)(X_s - X_r)) = E(E((X_m - X_n)(X_s - X_r) | \mathcal{F}_r)) = E((X_m - X_n) \cdot \underbrace{E(X_s - X_r | \mathcal{F}_r)}_{E(X_s | \mathcal{F}_r) - X_r})$$

$$= X_r - X_r = 0$$

PRO: $E(X_{n+m} - X_n)^2 = E\left(\left(\sum_{k=0}^{m-1} (X_{n+k+1} - X_{n+k})\right)^2\right) = \sum_{k=0}^{m-1} E(X_{n+k+1} - X_{n+k})^2$
 i doppi prodotti sono 0 per l'oss

In particolare:

$$\begin{aligned} E(X_N^2) &= E\left[\left(X_0 + \sum_{k=0}^{N-1} (X_{k+1} - X_k)\right)^2\right] = E\left[2X_0 \sum_{k=0}^{N-1} (X_{k+1} - X_k) + X_0^2 + \left(\sum_{k=0}^{N-1} (X_{k+1} - X_k)\right)^2\right] \\ &= 2 \sum_{k=0}^{N-1} E\left[X_0 (X_{k+1} - X_k)\right] + E(X_0^2) + E\left(\sum_{k=0}^{N-1} (X_{k+1} - X_k)^2\right) \\ &= 2 \sum_{k=0}^{N-1} E\left[X_0 \underbrace{E(X_{k+1} - X_k | \mathcal{F}_0)}_{E(X_{k+1} | \mathcal{F}_0) - E(X_k | \mathcal{F}_0)}\right] + E(X_0^2) + \sum_{k=0}^{N-1} E((X_{k+1} - X_k)^2) \\ &= 2 \sum_{k=0}^{N-1} E[X_0 (E(X_{k+1} | \mathcal{F}_0) - E(X_k | \mathcal{F}_0))] + E(X_0^2) + \sum_{k=0}^{N-1} E((X_{k+1} - X_k)^2) \\ &= 2 \sum_{k=0}^{N-1} (X_0 - X_0) + E(X_0^2) + \sum_{k=0}^{N-1} E((X_{k+1} - X_k)^2) \\ &= E(X_0^2) + \sum_{k=0}^{N-1} E((X_{k+1} - X_k)^2) \end{aligned}$$

$$\textcircled{1} E(X_{n+m} - X_n)^2 = \sum_{k=0}^{m-1} E(X_{n+k+1} - X_{n+k})^2$$

$$\textcircled{2} E(X_n^2) = E(X_0^2) + \sum_{k=0}^{n-1} E(X_{k+1} - X_k)^2$$

$$\textcircled{3} E(X_{n+m}^2) = E(X_n^2) + \sum_{k=0}^{m-1} E(X_{n+k+1} - X_{n+k})^2$$

TEO: (X_n) martingala in L^2 allora

$$(1) \sup_n E(X_n^2) < +\infty \Rightarrow \sum_{k=0}^{\infty} E(X_{k+1} - X_k)^2 < +\infty$$

(2) In questo caso $\exists X_{\infty} \in L^2(\mathcal{F}_{\infty}, \mathbb{P})$ tale che $X_n \rightarrow X_{\infty}$ in L^2 e \mathbb{P} -q.c.

(in L^2 significa che $E(X_n - X_\infty)^2 \rightarrow 0$)

$$\dim: \textcircled{2} \sup_n E(X_n)^2 < +\infty \Rightarrow \sup_n E(|X_n|) < +\infty \Rightarrow \exists! X_\infty \in L^1(\mathcal{G}_\infty, \mathbb{P}) + c.$$

$$X_n \rightarrow X_\infty \quad \text{P-q.c.}$$

Resta da vedere che $X_0 \in L^2$ e $X_n \rightarrow X_0$ in L^2

$$E((X_n - X_\infty)^2) = E\left(\lim_{m \rightarrow \infty} (X_n - X_{n+m})^2\right)$$

$$\begin{aligned} E(X_n^2) &= E((X_n - (X_n - X_\infty))^2) \\ &\leq E((X_n) + |X_n - X_\infty|)^2 \\ &= E(X_n^2) + 2E(|X_n| |X_n - X_\infty|) \\ &\quad + E(|X_n - X_\infty|^2) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} &\leq \liminf_{m \rightarrow \infty} E((X_n - X_{n+m})^2) \\ &= \liminf_m \sum_{k=n}^{m+n-1} E(X_{k+1} - X_k)^2 \quad \text{per il pto 1} \quad \liminf = \lim \\ &= \sum_{k=n}^{\infty} E(X_{k+1} - X_k)^2 \xrightarrow{m \rightarrow \infty} 0 \\ &\quad \downarrow \\ &\quad \text{perch\u00e9 } \sum_{k=0}^{\infty} E(X_{k+1} - X_k)^2 < +\infty \\ &\quad \text{e quindi } E(X_n - X_\infty)^2 \rightarrow 0 \end{aligned}$$

ESEMPIO: Somma di v.c. indipendenti

Sappiamo che $\sum \frac{1}{n} = +\infty$ mentre $\sum \frac{(-1)^n}{n} < +\infty$

Sopponiamo di avere ε_i indipendenti $IP(\varepsilon_i = \pm 1) = 1/2$

$\sum_n \frac{c_n}{n}$ converge? $\begin{cases} \bullet \text{ IP-q.e.} \\ \bullet \text{ con IP} = \emptyset \end{cases}$

Situazione generale: X_1, X_2, \dots indipendenti $X_i \in L^2 \forall i$

$$E(X_i) = 0 \quad \text{Var}(X_i) = \sigma_i^2$$

↳ nel caso di prima $X_i = \frac{E_i}{n} \Rightarrow$ non sono iid in generale sono

$M_n = X_1 + \dots + X_n$. Voglio studiare la convergenza di M_n .

TEO: (1) Se $\sum_{i=1}^{\infty} \sigma_i^2 < \infty$ allora $M_n \rightarrow M_{\infty}$ \mathbb{P} -q.c. e in L^2

(2) Se $\exists k > 0$ t.c. $\forall n$ $|X_n| \leq k$ P-q.c. allora se (M_n) converge (P-q.c.)

$$\Rightarrow \sum_{i=1}^{\infty} \sigma_i^2 < \infty$$

dim: $\mathcal{A}(M) \in$ una martingala

Inoltre $\forall n, M_n \in L^2$ perché è somma di v.a. di L^2

So che se $\sum_{n=0}^{\infty} E(M_{n+1} - M_n)^2 < +\infty$ allora $M_n \rightarrow M_{\infty}$ p.q.c. e in L^2 .

Da $M_{n+1} - M_n = X_{n+1} \stackrel{!}{\Rightarrow} \sum_{n=0}^{\infty} E(X_{n+1}^2) = \sum_{n=0}^{\infty} \sigma_{n+1}^2$
 \downarrow
 also aus $E(X_n) = 0 \quad \forall n$

$$\begin{aligned} (2) \quad E((M_{k+1} - M_k)^2 | \mathcal{F}_k) &= E(M_{k+1}^2 | \mathcal{F}_k) - 2E(M_{k+1}M_k | \mathcal{F}_k) + M_k^2 \\ &= E(M_{k+1}^2 | \mathcal{F}_k) - 2M_k \underbrace{E(M_{k+1} | \mathcal{F}_k)}_{M_k} + M_k^2 \\ &= E(M_{k+1}^2 | \mathcal{F}_k) - M_k^2 \end{aligned}$$

$$\text{Ma } E((M_{k+1} - M_k)^2 | \mathcal{F}_k) = E(X_{k+1}^2 | \mathcal{F}_k) \stackrel{\text{indip}}{=} E(X_{k+1}^2) = \sigma_{k+1}^2$$

$$\text{Otteniamo che: } \sigma_{k+1}^2 + M_k^2 = E(M_{k+1}^2 | \mathcal{F}_k)$$

$$\text{Se } A_n = \sum_{k=1}^n \sigma_k^2 \text{ poniamo } N_n = M_n^2 - A_n$$

$$E(N_{n+1} | \mathcal{F}_n) = E(M_{n+1}^2 | \mathcal{F}_n) - A_{n+1} \quad \text{non è una v.a. quindi posso togliere dalla media}$$

$$= M_n^2 + \sigma_{n+1}^2 - A_{n+1} = M_n^2 - A_n = N_n \quad \text{II}$$

$\Rightarrow (N_n)_{n \in \mathbb{N}}$ è una martingala

Fisso c e pongo $\tau = \min\{n : |M_n| > c\}$

$$E(N_{n \wedge \tau}) = 0 \text{ ma è ovvio che } A_{n \wedge \tau} \text{ è deterministico ma } A_{n \wedge \tau} \text{ non è deterministico}$$

$$= E(M_{n \wedge \tau}^2) - E(A_{n \wedge \tau})$$

$$|M_{n \wedge \tau}| \leq \underbrace{|M_{n \wedge \tau-1}|}_c + \underbrace{|M_{n \wedge \tau-1} - M_{n \wedge \tau}|}_{=|X_{n \wedge \tau}| \leq k}$$

$$\Rightarrow E(A_{n \wedge \tau}) \leq (c+k)^2$$

$$\Rightarrow E\left(\sum_{k=1}^{n \wedge \tau} \sigma_k^2\right) \leq (c+k)^2 < \infty$$

Se $\exists c : \tau = +\infty$ con $IP > 0$ ($IP(\tau = +\infty) > 0$)

$$\Rightarrow A_{n \wedge \tau} \rightarrow \sum_{k=1}^{\infty} \sigma_k^2$$

$$\text{e quindi otteniamo } \sum_{k=1}^{\infty} \sigma_k^2 < +\infty$$

Se M_n converge IP-q.e. allora $\exists c + c IP(|M_n| \leq c \forall n) > 0$
e quindi abbiamo finito. (perché per questo $c IP(\tau = +\infty) > 0$)

CORO: E_i v.a. indipendenti con $IP(E_i = \pm 1) = 1/2$. $(a_n) \in \mathbb{R}^+$ succ.

$$\sum_{i=1}^{\infty} E_i a_i \text{ converge} \Leftrightarrow \sum_{i=1}^{\infty} a_i^2 < +\infty$$

Altrimenti la serie oscilla. (e ha $\limsup = +\infty$ e $\liminf = -\infty$)

ESERCIZIO: (E_i) indipendenti $IP(E_i = \pm 1) = 1/2$

$$S_n = \sum_{i=1}^n a_i E_i \quad a_i \geq 0 \quad |a_n| \leq \cos t$$

S_n converge IP-q.e. e in L^2 sse $\sum a_n^2 < +\infty$

Se non converge ($\sum a_n^2 = +\infty$), poi succede

$$(1) \limsup S_n = \liminf S_n = +\infty$$

$$(2) \limsup S_n \geq \liminf S_n$$

La prima osservazione che facciamo è che (1) è un evento coda, ovvero è misurabile rispetto a $\bigcap_{n=1}^{\infty} \sigma(E_{n+1}, E_{n+2}, \dots)$

$$\Rightarrow IP(A) \in \{0, 1\} \quad \text{con } A = \{\limsup S_n = \liminf S_n = +\infty\}$$

Dico che non può essere $IP(A) = 1$

$$\mathcal{L}(S_n) = \mathcal{L}(-S_n) \text{ perché } \mathcal{L}(E_i) = \mathcal{L}(-E_i)$$

$$\Rightarrow \mathcal{L}(\limsup S_n) = \mathcal{L}(\limsup (-S_n)) = \mathcal{L}(-\liminf(S_n))$$

(13)

27/04/2012

Se $P(A) = 1$ $\limsup(S_n) = +\infty$ e $-\liminf(S_n) = -\infty$
e quindi ho un assurdo.

$$\Rightarrow \sum \frac{X_i}{i} \text{ converge IP-q.c. perche' } \sum_{i=1}^{\infty} \frac{1}{i^2} \text{ converge}$$

TEO: X_1, X_2, \dots indep. $E(X_i) = 0$, $E(X_i^2) < +\infty$
 $S_n = X_1 + \dots + X_n$ $S_0 = 0$

(1) Se $\sum_{i=1}^{\infty} E(X_i^2) < +\infty$ allora S_n converge IP-q.c.

(2) Se $\exists k < c$ $\forall i$ $P(|X_i| \leq k) = 1$ e S_n converge IP-q.c. allora
 $\sum_{i=1}^{\infty} E(X_i^2) < +\infty$

(teo gia' visto) Ora vorrei migliorare questo risultato. Per prima cosa vorremmo togliere che le medie sono nulle

OSS: Se le X_i non sono centrate ma

$$\sum E(X_i) < +\infty \quad \text{e} \quad \sum \text{Var}(X_i) < +\infty$$

$\Rightarrow S_n$ converge IP-q.c.

$$\text{dim: } \tilde{X}_i = X_i - E(X_i)$$

$$E(\tilde{X}_i) = 0 \quad \text{e} \quad E(\tilde{X}_i^2) = \text{Var}(X_i)$$

il teo ci dice che $\sum_{i=1}^{\infty} \tilde{X}_i$ converge IP-q.c.

$$\underbrace{\sum_{i=1}^{\infty} \tilde{X}_i}_{\text{converge}} = \sum_{i=1}^{\infty} X_i - \underbrace{\sum_{i=1}^{\infty} E(X_i)}_{\text{converge per hp}} \Rightarrow \sum_{i=1}^{\infty} X_i \text{ converge IP-q.c.}$$

PROP: X_n v.a. indep. $P(|X_i| < k) = 1 \quad \forall i$. Supponiamo $\sum_{i=1}^n X_i = S_n$ converge IP-q.c. allora

$$\sum_{i=1}^{\infty} E(X_i) \quad \text{e} \quad \sum_{i=1}^{\infty} \text{Var}(X_i) \text{ convergono.}$$

$$\text{dim: Poniamo } \tilde{\Omega} = \Omega_1 \times \Omega_2 \quad \tilde{X}_n = \underbrace{X_n^1 \otimes X_n^2}_{\substack{\text{copie degli } X \\ \text{indep.}}} \quad \tilde{P} = \underbrace{P^1 \otimes P^2}_{\substack{\text{copie delle} \\ \text{P iniziali}}}$$

$$\text{Costruisco: } \tilde{X}_n^1(\omega_1, \omega_2) = X_n^1(\omega_1) \quad \text{con } X_n^1, X_n^2 \text{ copie di } X_n \\ \tilde{X}_n^2(\omega_1, \omega_2) = X_n^2(\omega_2)$$

$$\mathcal{L}^{\tilde{P}}((X_n)_{n \in \mathbb{N}}) = \mathcal{L}^{\tilde{P}}(\tilde{X}_n^1)_{n \in \mathbb{N}} = \mathcal{L}^{\tilde{P}}(\tilde{X}_n^2)_{n \in \mathbb{N}} \quad \text{e} \quad (X_n^1) \text{ e' indep da } (X_n^2)$$

$$\text{Consideriamo ora } Z_n = \tilde{X}_n^1 - \tilde{X}_n^2$$

$$E^{\tilde{P}}(Z_n) = E^{\tilde{P}}(\tilde{X}_n^1) - E^{\tilde{P}}(\tilde{X}_n^2) = E(X_n) - E(X_n) = 0$$

$$\text{Var}^{\tilde{P}}(Z_n) = \underbrace{\text{Var}^{\tilde{P}}(\tilde{X}_n^1)}_{\text{indip}} + \text{Var}^{\tilde{P}}(\tilde{X}_n^2) = 2 \text{Var}(X_n)$$

$$\{ \sum_{i=1}^{\infty} Z_i \text{ converge} \} \supset \{ \sum_{i=1}^{\infty} \tilde{X}_i^1 \text{ converge} \} \cap \{ \sum_{i=1}^{\infty} \tilde{X}_i^2 \text{ converge} \}$$

indipendenza

$$\tilde{P}\left(\sum_{i=1}^{\infty} Z_i \text{ converge}\right) \geq \underbrace{\tilde{P}\left(\sum_{i=1}^{\infty} \hat{X}_i^1 \text{ converge}\right)}_{=1 \text{ perche' } \sum_{i=1}^{\infty} X_i \text{ converge IP-q.c.}=1} \cdot \underbrace{\tilde{P}\left(\sum_{i=1}^{\infty} \hat{X}_i^2 \text{ converge}\right)}_{=1}$$

$$\tilde{P}(|Z_i| < 2k) = 1, \quad E^{\tilde{P}}(Z_i) = 0, \quad \text{Var}^{\tilde{P}}(Z_i) = E^{\tilde{P}}(Z_i^2) = 2 \text{Var}(X_i)$$

$$\begin{aligned} \text{TEO PRECEDENTE} &\Rightarrow \sum_{i=1}^{\infty} \text{Var}(Z_i) \text{ converge} \\ &\Rightarrow \sum_{i=1}^{\infty} \text{Var}(X_i) \text{ converge} \end{aligned}$$

Resta da vedere che $\sum_{i=1}^{\infty} E(X_i)$ converge
 Definisco $\hat{X}_i = X_i - E(X_i)$

$$\begin{aligned} |X_i| \leq 2k \text{ IP-q.c.}, \quad \sum_{i=1}^{\infty} E(\hat{X}_i^2) &\stackrel{\text{per def}}{=} \sum_{i=1}^{\infty} \text{Var}(X_i) \\ \Rightarrow \sum_{i=1}^{\infty} \hat{X}_i &\text{ converge IP-q.c.} \end{aligned}$$

Dato che $\hat{X}_i = X_i - E(X_i)$ possiamo dire che la serie $\sum \hat{X}_i$ converge se e solo se $\sum X_i$ converge. $\Rightarrow \sum_{i=1}^{\infty} E(X_i) = \sum_{i=1}^{\infty} X_i - \sum_{i=1}^{\infty} \hat{X}_i$ converge.

TEO: (della 3 serie di Kolmogorov)

X_n nell' \mathbb{R} v.c. indep. $X_n \in L^2(\Omega, \mathbb{P}) \quad \forall n$. Sono equivalenti

(A) $\sum_{i=1}^{\infty} X_i$ converge IP-q.c. ✓ serie di v.c.

(B) $\exists k > 0$ (e in qual caso vanno bene tutti) f.c. e serie (k>0)

- 1) $\sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(|X_n| > k)$
 - 2) $\sum_{n=1}^{\infty} E(X_n^k)$
 - 3) $\sum_{n=1}^{\infty} \text{Var}(X_n^k)$
- convergono serie di numeri
- $X_n^k = X_n \cdot \mathbb{I}_{|X_n| \leq k}$

dim: (B) \Rightarrow (A)

Se la serie $\sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(|X_n| > k)$ converge

$$\sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(X_n^k \neq X_n) \text{ converge}$$

A_n sono eventi indipendenti

$$\mathbb{P}(X_n^k \neq X_n \text{ per infiniti } n) = 0$$

Borel-Cantelli

Quindi basta provare che $\sum_{n=1}^{\infty} X_n^k$ converge, ma questo segue da 2) e 3) e dai teoremi precedenti

(A) \Rightarrow (B)

Supponiamo che $\sum_{n=1}^{\infty} X_n$ converga IP-q.c.

Fissato k qualsiasi > 0

$$\mathbb{P}(|X_n| > k \text{ per } \infty n) = 0$$

C_n indep.

Per Borel-Cantelli $\sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(|X_n| > k)$ converge \Rightarrow vale 1)

$$\mathbb{P}(X_n^k \neq X_n \text{ per } \infty n) = 0 \Rightarrow \mathbb{P}(X_n^k = X_n \text{ definitivamente}) = 1$$

$\Rightarrow \mathbb{P}(\sum_{n=1}^{\infty} X_n^k \text{ converge}) = 1 \Rightarrow \sum_{n=1}^{\infty} X_n^k$ converge IP-q.c. + $|X_n^k| \leq k$
 per i teoremi precedenti abbiamo che valgono 2) e 3).

LEMMA (KRONECKER) $b_n \uparrow + \infty$, $b_n \in \mathbb{R}^+$, (x_n) successione di numeri, $s_n = x_1 + \dots + x_n$

Se $\sum_{n=1}^{\infty} \left(\frac{x_n}{b_n} \right)$ converge $\Rightarrow \frac{s_n}{b_n}$ ammette limite

ESERCIZIO: (Y_n) v.a. iid $IP(Y_n \in \{1, 2\}) = 1$
 $Z_n = \prod_{i=1}^n Y_i$ $Z_0 = 1$

(1) Determinare la legge (Y_n) in modo che Z sia Martingala

Devo imporre che $E(Y_n) = 1$ quindi se $p = P(Y_n = 2)$

$$2p + \frac{1}{2}(1-p) = 1 \Rightarrow p = \frac{1}{3}$$

(2) Provare che $\lim_{n \rightarrow \infty} Z_n \neq 0$ IP-q.c.

Dal teorema noto per cui (Z_n) formano una martingala ≥ 0
 \Rightarrow mart. limitata in L^1 .

(3) Provare che $Z_n \rightarrow 0$ IP-q.c. (sufficientemente: considerare $W_n = \log Z_n$)

$$Z_n = \exp(W_n)$$

$$W_n = \log Y_1 + \dots + \log Y_n$$

So che $\frac{W_n}{n} \rightarrow E(\log Y_1)$ IP-q.c.

$$E(\log Y_1) = (\log 2) \frac{1}{3} + \log\left(\frac{1}{2}\right) \cdot \frac{2}{3} = -\frac{1}{3} \log 2 < 0$$

$\Rightarrow W_n \rightarrow -\infty$ IP-q.c. dato che $\frac{W_n}{n}$ converge a un numero negativo

$\Rightarrow \exp(W_n) \rightarrow 0$ IP-q.c. $\Rightarrow Z_n \rightarrow 0$ IP-q.c.

(4) Dedurre che $(E(Z_n^2))$ non è limitata.

Se lo fosse allora $Z_n \rightarrow 0$ IP-q.c. e in L^2

$$E(Z_n) \rightarrow E(0) = 0$$

$$E(Z_n) = (E(Z_1^2))^{1/2}$$

D'altronde Z_n martingala $\Rightarrow E(Z_n) = 1$ ASSURDO

ESERCIZIO: (PROCESSO di GALTON-WATSON)

$(f_i^{(n)})_{n \in \mathbb{N}, i \in \mathbb{N}}$ iid $f_i^{(n)}$ a valori in \mathbb{N}

$E(f_i^{(n)}) > 1$ e $f_i^{(n)} \in L^2$ \rightarrow # di generazione

\rightarrow numero delle particelle

$$\mu = E(f_i^{(n)}) \quad \sigma^2 = \text{Var}(f_i^{(n)})$$

$Z_n = \#$ particelle all'istante n

$$Z_0 = 1$$

$$Z_n = \sum_{i=1}^{Z_{n-1}} f_i^{(n)}$$

$$Y_n = \sigma(f_i^{(n)}), m \leq n, i \in \mathbb{N}$$

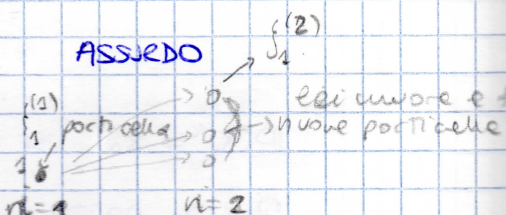
(1) Provare che $\frac{Z_n}{\mu^n} = M_n$ è martingala

Z_n è \mathcal{G}_n -misurabile (per ricorrenza)

$$E(Z_n | \mathcal{G}_{n-1}) = E\left(\sum_{k=0}^{\infty} Z_n I_{\{Z_n=k\}} | \mathcal{G}_{n-1}\right) = E\left(\sum_{k=0}^{\infty} (f_1^{(n)} + \dots + f_k^{(n)}) I_{\{Z_n=k\}} | \mathcal{G}_{n-1}\right)$$

$$= \sum_{k=0}^{\infty} I_{\{Z_{n-1}=k\}} E(f_1^{(n)} + \dots + f_k^{(n)} | \mathcal{G}_{n-1}) = \sum_{k=0}^{\infty} I_{\{Z_{n-1}=k\}} \mu k = \mu Z_{n-1}$$

indipendenti $\rightarrow M_n$ è martingala



(2) Provare che $E(M_n^2) = 1 + \sum_{k=0}^{n-1} E(M_{k+1} - M_k)^2$ già visto, vale in generale per le martingale

(1) Provare che \exists P-q.c. $\lim_{n \rightarrow \infty} M_n = M_\infty$

(3) Provare che $E((M_{k+1} - M_k)^2 | \mathcal{F}_k) = \frac{\sigma^2 M_k}{\mu^{k+2}}$

(4) Dedurre che $M_n \rightarrow M_\infty$ in L^2 . (viene automaticamente da (4))

02/05/2012

(2) Abbiamo già visto che:

$$E(M_n^2) = E\left(\left(1 + \sum_{k=1}^n (M_k - M_{k-1})\right)^2\right)$$

tutti ortogonali in $L^2 \Rightarrow$ otteniamo il risultato

(0) Segue immediatamente da (1)

$$(3) E((M_k - M_{k-1})^2 | \mathcal{F}_{k-1}) = E\left(\left(\frac{Z_k}{\mu^k} - \frac{Z_{k-1}}{\mu^{k-1}}\right)^2 | \mathcal{F}_{k-1}\right)$$

$$= \frac{1}{\mu^{2k}} \cdot E((Z_k - \mu Z_{k-1})^2 | \mathcal{F}_k)$$

$$= \frac{1}{\mu^{2k}} \cdot E\left(\sum_{m=0}^{\infty} (Z_k - \mu Z_{k-1})^2 I_{\{Z_{k-1}=m\}} | \mathcal{F}_{k-1}\right)$$

$$= \frac{1}{\mu^{2k}} \cdot E\left(\sum_{m=0}^{\infty} \left(\sum_{e=0}^m \xi_e^{(k)} - \mu m\right)^2 I_{\{Z_{k-1}=m\}} | \mathcal{F}_{k-1}\right)$$

$$\stackrel{\text{Fubini}}{=} \frac{1}{\mu^{2k}} \cdot \sum_{m=0}^{\infty} I_{\{Z_{k-1}=m\}} \cdot E\left(\left(\sum_{e=0}^m (\xi_e^{(k)} - \mu)\right)^2\right)$$

$$= \underbrace{\text{Var}\left(\sum_{e=0}^m \tilde{\xi}_e^{(k)}\right)}_{\tilde{\xi}_e^{(k)}} = m \sigma^2$$

perché sono iid e a media nulla dato che $E(\xi_e^{(k)}) = \mu$

$$= \frac{1}{\mu^{2k}} \sum_{m=0}^{\infty} I_{\{Z_{k-1}=m\}} \cdot \sigma^2 m = \frac{\sigma^2}{\mu^{2k}} \cdot Z_{k-1} = \frac{\sigma^2}{\mu^{2k}} \cdot M_{k-1} \cdot \mu^{k-1} = \frac{\sigma^2}{\mu^{k+1}} M_{k-1}$$

$$\text{In particolare } E(M_k - M_{k-1})^2 = \frac{\sigma^2}{\mu^{k+1}} \cdot E(M_{k-1}) = \frac{\sigma^2}{\mu^{k+1}}$$

$$(4) E(M_n^2) = 1 + \sum_{k=1}^n \frac{\sigma^2}{\mu^{k+1}} = 1 + \frac{\sigma^2}{\mu^2} \sum_{k=1}^n \frac{1}{\mu^{k-1}} \leq 1 + \frac{\sigma^2}{\mu^2} \cdot \frac{1}{1 - \frac{1}{\mu}} \quad \left(\begin{array}{l} \text{perché "armonica"} \\ \text{dato che } \mu < 1 \end{array} \right)$$

(5) Calcolare $E(M_\infty)$. Abbiamo che $M_n \rightarrow M_\infty$ in L^2

$$|E(M_n) - E(M_\infty)| = |E(M_n - M_\infty)| \leq E(|M_n - M_\infty|) \leq E((M_n - M_\infty)^2)^{1/2} \rightarrow 0$$

(in realtà basta osservare che E è un funzionale lineare su L^1)

$$E(M_\infty) = \lim_{n \rightarrow \infty} E(M_n) = 1 \quad (\text{dato che } E(M_n) = 1 \forall n)$$

OSSERVIAMO CHE QUESTO IMPLICA CHE:

$$\frac{Z_n}{\mu^n} \rightarrow M_\infty \quad \text{con } E(M_\infty) = 1 \quad \text{P-q.c. e in } L^2$$

In questo caso $\mu < 1 \Rightarrow$ la popolazione si estingue, $\mu > 1$ cresce all'inf.

Somma di v.c. indipendenti

$(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ succ di v.c. indipendenti, $X_n \in L^2 \forall n$. Abbiamo visto che:

(1) Se $E(X_n) = 0$ e $\sum_{n=1}^{\infty} E(X_n^2) < +\infty$

$\Rightarrow S_n = \sum_{k=1}^n X_k$ si ha che $S_n \rightarrow S_{\infty}$ IP-q.c. e in L^2

(2) Se $|X_n| \leq K$ IP-q.c. $\forall n$ e $S_n \rightarrow S_{\infty}$ IP-q.c.

$\Rightarrow \sum E(X_n^2)$ converge

(3) Teorema delle 3 serie.

Poi abbiamo visto le lemma di Kronecker (di teoria dei numeri):

$b_n \rightarrow +\infty$, $b_n \in \mathbb{R}^+$, (x_n) succ, $s_n = x_1 + \dots + x_n$

$\sum_{n=1}^{\infty} \left(\frac{x_n}{b_n} \right) < +\infty \Rightarrow \exists$ finito il limite di $\frac{s_n}{b_n}$

A noi in particolare interessano il caso $b_n = n$.

CORO: $(W_n)_{n \in \mathbb{N}}$ succ di v.c. ind in L^2 con $E(W_n) = 0 \forall n$, e chiamiamo $S_n = W_1 + \dots + W_n$. Se $\sum_{n=1}^{\infty} \frac{E(W_n^2)}{n^2}$ converge la successione $\frac{S_n}{n}$ ammette limite finito IP-q.c. (=0)

dim: Prendi $b_n = n$. Basta provare che converge IP-q.c. $\sum_{n=1}^{\infty} \frac{W_n}{n}$

Basta che valga $\sum_{n=1}^{\infty} E\left(\left(\frac{W_n}{n}\right)^2\right)$ converga (per (1)) ok

$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{S_n}{n} = \text{cost}$ IP-q.c. (per le lemma {0,1} di Kolmogorov)

~~Ma~~ è immediato che $\text{cost} = 0$. per le lemma della pag ^{dopo} ∞
 $\ell = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{S_n}{n}$ è \mathcal{F} -misurabile rispetto ad σ -algebra codi $\mathcal{F} = \sigma(W_{m+1}, \dots)$

In particolare $F_{\ell}(t) = P(\ell \leq t) = \begin{cases} 0 \\ 1 \end{cases}$ (funz di ripart.)

$\Rightarrow \mathcal{L}_{\ell} = \delta_{\ell}$ $\Rightarrow \ell = 0$ (lo mostro dopo perché ci deve pensare)

TEO: $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ v.c. iid e in L^1 . Chiamiamo $S_n = \sum_{k=1}^n X_k$ e $\mu = E(X_k)$. Allora $\frac{S_n}{n} \rightarrow \mu$ IP-q.c.

LEMMA: $Y_n = X_n I(|X_n| \leq n)$, X_n iid e in L^1 , $\mathcal{L}(X_n) = \mathcal{L}(X)$. Allora valgono:

(1) $E(Y_n) \rightarrow E(X)$

(2) $P(Y_n = X_n \text{ definitivamente}) = 1$

(3) $\sum_{n=1}^{\infty} \frac{\text{Var}(Y_n)}{n^2} < +\infty$

dim: $\tilde{Y}_n = Y_n - E(Y_n)$

(TEO) $\tilde{S}_n = \sum_{k=1}^n \tilde{Y}_k$

Se $\sum_{n=1}^{\infty} \frac{\tilde{Y}_n}{n}$ converge IP-q.c. $\overset{a.0}{\text{converge}} \text{ anche } \frac{S_n}{n} \overset{a.\mu}{\text{Te tra altro lo stesso limite}}$

Infatti: $\frac{S_n}{n} = \frac{X_1 + \dots + X_n}{n}$ $\tilde{S}_n = \frac{Y_1 + \dots + Y_n}{n} = \frac{E(Y_1) + \dots + E(Y_n)}{n}$

Per il lemma $X_n = Y_n$ IP-q.c. per il lemma (definitivo)
 inoltre $\frac{E(Y_1) + \dots + E(Y_n)}{n} \rightarrow E(X)$ (convergenza secondo cesaro)

Se $\frac{\tilde{S}_n}{n}$ ha limite, dato che lo secondo parte converge,
 ha limite anche $\frac{Y_1 + \dots + Y_n}{n}$.

Ma dato che def $Y_n = X_n \Rightarrow$ anche $\frac{S_n}{n}$ ha limite.

Quindi ci basta dimostrare che $\frac{\tilde{S}_n}{n}$ converge.
 Per il caso dato che

$$\sum \frac{\text{Var}(Y_n)}{n^2} < +\infty \quad \text{e} \quad \sum \frac{\text{Var}(Y_n)}{n^2} = \sum \frac{E(\tilde{Y}_n^2)}{n^2}$$

$\Rightarrow \frac{\tilde{S}_n}{n}$ converge IP-q.c. a zero.

Se il medio o no se legge
 non cambia, dato che ho solo
 tutto la media

in realtà non
 serve dato che
 $\frac{S_n}{n} \rightarrow 0$
 $\Rightarrow I \rightarrow \mu$

So che $\frac{S_n}{n} \rightarrow e$ IP-q.c.. Dobbiamo vedere se
 $\frac{S_n}{n} \rightarrow \mu$ in probabilità $\Rightarrow e = \mu$ IP-q.c. (per unicita del limite in probab.)

LEMMA: $(x_n) \subset \mathbb{R}$, $s_n = x_1 + \dots + x_n$. Se $\sum_{n=1}^{\infty} \frac{x_n}{n}$ converge $\Rightarrow \frac{s_n}{n} \rightarrow 0$

dim.: Uso il Teorema di Cesaro:

$$\text{se } \lim_{n \rightarrow \infty} a_n = e \Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{a_1 + \dots + a_n}{n} = e$$

$$\text{Chiamo } u_n = \sum_{k=1}^n \frac{x_k}{k} \Rightarrow \frac{x_n}{n} = u_n - u_{n-1} \quad (u_0 = 0)$$

$$s_n = \sum_{k=1}^n k \cdot \frac{x_k}{k} = \sum_{k=1}^n k (u_k - u_{k-1}) = u_1 - \cancel{u_0} + 2u_2 - 2u_1 + 3u_3 - 3u_2 + \dots + n \cdot u_n$$

$$= -u_1 - u_2 - \dots - u_{n-1} + n \cdot u_n$$

$$\frac{s_n}{n} = u_n - \left(\sum_{k=1}^{n-1} u_k \right) / n$$

So che \exists finito $\lim_{n \rightarrow \infty} u_n = e$

$$\frac{s_n}{n} = u_n - \frac{u_1 + \dots + u_{n-1}}{n-1} \cdot \frac{n-1}{n} \rightarrow 0$$

\downarrow \downarrow per Cesaro \downarrow
 e e 1

dim.: Fissiamo X con $L(X) = L(X_n) \forall n$

LEMMA: Y_n ha la stessa legge di $X I_{\{|X| \leq n\}} = Z_n$

$$\Rightarrow E(Y_n) = E(Z_n) = E(X \cdot I_{\{|X| \leq n\}}) \rightarrow E(X) \text{ per conv. dominata}$$

Infatti:

$$|X \cdot I_{\{|X| \leq n\}}| \leq |X| \quad X I_{\{|X| \leq n\}} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} X \text{ IP-q.c.}$$

$$(2) P(Y_n \neq X_n) = P(|X_n| > n) = P(|X| > n)$$

$$\Rightarrow \sum_{n=1}^{\infty} P(Y_n \neq X_n) = \sum_{n=1}^{\infty} P(|X| > n) = E\left(\sum_{n=1}^{\infty} I_{\{|X| > n\}}\right) = E\left(\sum_{1 \leq n \leq |X|} 1\right) \leq E(|X|) < +\infty$$

$$(3) \sum \frac{\text{Var}(Y_n)}{n^2} = ?$$

So che $0 \leq \text{Var}(Y_n) \leq \mathbb{E}(Y_n^2)$ quindi basta provare che converge $\sum \frac{\mathbb{E}(Y_n^2)}{n^2}$

$$\begin{aligned} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\mathbb{E}(Y_n^2)}{n^2} &= \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\mathbb{E}(X^2 I_{\{|X| \leq n\}})}{n^2} = \mathbb{E} \left(\lim_{n \rightarrow \infty} X^2 \sum_{k=1}^n \frac{I_{\{|X| \leq k\}}}{k^2} \right) \\ &= \mathbb{E} \left(X^2 \sum_{k=1}^{\infty} \frac{I_{\{|X| \leq k\}}}{k^2} \right) \\ &= \mathbb{E} (X^2 f(|X|)) \quad \text{con } f(r) = \sum_{k \geq r} \frac{1}{k^2} \end{aligned}$$

So che $\frac{1}{k^2} \leq \frac{1}{k(k-1)} \rightarrow \frac{1}{k^2} \leq \frac{2}{k(k+1)} \quad (k \geq 1)$

$$f(r) \leq \sum_{k \geq r} \frac{2}{k(k+1)} = \frac{2}{r}$$

$$\Rightarrow \mathbb{E}(X^2 \cdot f(|X|)) \leq \mathbb{E}(X^2 \cdot \frac{2}{|X|}) = \mathbb{E}(2 \cdot |X|) < +\infty \quad \square$$

ESERCIZIO: Su $(\mathcal{X}, \mathcal{G}, \mathbb{P})$ prendiamo

X con legge assolutamente continua, di densità $f_X(t) = \frac{1}{t^2} I_{[1, +\infty)}(t)$
(con assenza = non cambia perché X è ass. continua)

$$Z_k = k \cdot I_{\{|X| > k\}} \quad Z_0 = 1$$

$$A_\ell = \{\ell-1 \leq X < \ell\} \quad \ell = 1, \dots$$

$$\mathcal{G}_k = \sigma(A_1, \dots, A_k)$$

(a) $\{X \geq k\}$ è \mathcal{G}_k -misurabile

$$\begin{aligned} \{X \geq k\} &= \left(\bigcup_{\ell=1}^k \{\ell-1 \leq X < \ell\} \right)^c = \left(\bigcup_{\ell=1}^k A_\ell \right)^c \in \mathcal{G}_k \\ &= (\{0 \leq X < k\})^c \end{aligned}$$

(b) Calcolare $\mathbb{E}(I_{\{X \geq k+1\}} | \mathcal{G}_k)$

\mathcal{G}_k è generata dalla partizione $(A_2, \dots, A_k, \{X \geq k\})$ ($\mathbb{P}(A_1) = 0$ quindi non mi serve)

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(I_{\{X \geq k+1\}} | \mathcal{G}_k) &= \sum_{\ell=1}^k \frac{\mathbb{P}(A_\ell)}{\mathbb{P}(A_\ell)} I_{A_\ell} + \frac{\mathbb{P}(\{X \geq k\})}{\mathbb{P}(\{X \geq k\})} I_{\{X \geq k\}} \\ &= 0 \text{ perché } \ell \text{ arriva fino a } k \text{ quindi } \mathbb{P}(X \geq k+1) = 0 \\ &= \mathbb{P}(X \geq k+1 | X \geq k) \cdot I_{\{X \geq k\}} \\ &= \frac{\mathbb{P}(X \geq k+1)}{\mathbb{P}(X \geq k)} \cdot I_{\{X \geq k\}} \\ &= \frac{\int_{k+1}^{\infty} \frac{1}{x^2} dx}{\int_k^{\infty} \frac{1}{x^2} dx} \cdot I_{\{X \geq k\}} = \frac{\frac{1}{k+1}}{\frac{1}{k}} \cdot I_{\{X \geq k\}} = \frac{k}{k+1} I_{\{X \geq k\}} \end{aligned}$$

(c) Provare che (Z_n) è una martingala: (rispetto a (\mathcal{G}_k))

$$\mathbb{E}(Z_{k+1} | \mathcal{G}_k) = k+1 \cdot \mathbb{E}(I_{\{X \geq k+1\}} | \mathcal{G}_k) = k \cdot I_{\{X \geq k\}} = Z_k$$

d) Dimostrare che $Z_k \rightarrow 0$ IP-q.c.

$$P(Z_k = 0 \forall k > n) = P(|X| \leq n)$$

$$P(Z_k = 0 \text{ definitivamente}) = P(|X| \leq n \text{ per qualche } n) = P(X < +\infty) = 1$$

e) Dire se Z è limitata in L^1 e in L^2

In L^1 sì perché è una martingala positiva

In L^2 no perché altrimenti $Z_n \rightarrow 0$ in L^2 e questo implicherebbe che $E(Z_n) \rightarrow 0$ e questo non è vero.

(15)

04/05/2012

TEO: (DECOMPOSIZIONE di DOOB)

(X_n) processo adattato, $X_n \in L^1 \forall n$ si può scrivere in modo unico

$$X_n = X_0 + M_n + A_n$$

dove M è una martingala, A prevedibile, $M_0 = A_0 = 0$ ottenibili non ho l'unicità!

dim: Supponiamo $X_n = X_0 + M_n + A_n$ allora

$X_n - X_{n-1} = (M_n - M_{n-1}) + (A_n - A_{n-1})$ generici, non sappiamo ancora che vale la tesi, ci costruiamo in modo che valga
 M martingala sse perché A_n è \mathcal{F}_{n-1} misurabile

$$E(X_n - X_{n-1} | \mathcal{F}_{n-1}) = E(A_n - A_{n-1} | \mathcal{F}_{n-1}) = A_n - A_{n-1}$$

$\exists!$ processo A t.c. $A_0 = 0$ e vale $A_n = E(X_n - X_{n-1} | \mathcal{F}_{n-1}) + A_{n-1}$
 chiaramente A è prevedibile (per induzione)

Se poniamo $M_n = X_n - A_n - X_0$ ho $M_0 = 0$ e $(M_n)_{n \geq 0}$ è martingala

CORO: (X) è submartingala sse (A) è un decrescente (crescente in senso largo $\forall n A_n \geq A_{n+1}$ IP-q.c.)

$$\text{dim: } E(X_n - X_{n-1} | \mathcal{F}_{n-1}) = A_n - A_{n-1}$$

CORO: $(X_n)_{n \geq 0}$ martingala con $X_n \in L^2 \forall n$. Da Jensen segue che $(X_n^2)_{n \geq 0}$ è una submartingala. Allora $\exists!$ martingala M_n e un processo prevedibile crescente in senso largo tale che $M_0 = 0, A_0 = 0$

$$X_n^2 = X_0^2 + M_n + A_n \quad (\text{i.e. } X_n^2 - A_n \text{ è martingala})$$

NOTAZ: $A_n = \langle X \rangle_n$ **VARIANZA QUADRATICA**

$$\text{OSS: } A_n - A_{n-1} = E(X_n^2 - X_{n-1}^2 | \mathcal{F}_{n-1}) = E((X_n - X_{n-1})^2 | \mathcal{F}_{n-1})$$

OSS: Posso definire $A_\infty = \lim_{n \rightarrow \infty} A_n = \sup_n A_n$ a valori in $\mathbb{R}^+ \cup \{+\infty\}$

ESEMPIO 1: Se $X_n = \xi_0 + \dots + \xi_n$ con $\xi_i \in L^2$ e $E(\xi_i) = 0$ ind. $\mathcal{F}_n = \sigma(\xi_0, \dots, \xi_n)$

$$A_n - A_{n-1} = E((X_n - X_{n-1})^2 | \mathcal{F}_{n-1}) = E(\xi_n^2 | \mathcal{F}_{n-1}) \text{ perché } \xi_n \text{ è } \mathcal{F}_{n-1} \text{ indipendente}$$

$$= \text{Var}(\xi_n)$$

$A_n = \sum_{k=1}^n \text{Var}(\xi_k)$ in questo caso A è una successione di numeri e quindi è una cosa deterministica (in particolare è prevedibile)

ESEMPIO 2: $\{f_i\} \in \{-1, 1\}$ con $\mathbb{P}(f_i = \pm 1) = 1/2$

$$X_n = f_1 + \dots + f_n$$

$$\Rightarrow X_n^2 - n \text{ è martingala} \quad (\text{Var } f_i = 1)$$

Osserviamo che nell'esempio 1 abbiamo che

$$A_\infty < +\infty \iff \sum \text{Var } f_n < +\infty \iff \exists \lim_{n \rightarrow \infty} X_n$$

TEO: (X_n) martingala con $X_n \in L^2$ th. Sia $(A_n) = \langle X \rangle_n$ la sua variazione quadratica ($X_n^2 - A_n$ mart.) e $A_\infty = \lim_{n \rightarrow \infty} A_n$. Allora

(1) $\lim_{n \rightarrow \infty} X_n \stackrel{\text{finito}}{\exists} \mathbb{P}\text{-q.c. su } \{A_\infty < +\infty\}$

(i.e. $\mathbb{P}(\{\exists \lim_{n \rightarrow \infty} X_n\} \cap \{A_\infty < +\infty\}) = 1$)

(2) Se $\exists K > 0$ c. $\forall n \quad \mathbb{P}(X_n - X_{n-1} > K) = 0$ allora $A_\infty < +\infty$ $\mathbb{P}\text{-q.c. dove } \exists \text{ finito } \lim_{n \rightarrow \infty} X_n$

(i.e. $\mathbb{P}(\{A_\infty = +\infty\} \cap \{\exists \lim_{n \rightarrow \infty} X_n\}) = 0$)

dim (1) Definiamo $\sigma^k = \min\{n: A_{n+1} > k\}$

σ^k è un tempo di arresto, dato che A_n è prevedibile \mathcal{H} , infatti:
 $\{\sigma^k = \ell\} = \{A_1 \leq k, \dots, A_\ell \leq k, A_{\ell+1} > k\} \in \mathcal{H}_\ell$

Sappiamo che $(X_{\sigma^k n}^2 - A_{\sigma^k n})_n$ è martingala, perché $X_n^2 - A_n$ è martingala e so che se arresto una martingala ottengo ancora una martingala.

Voglio verificare che $A_{\sigma^k n}$ resti prevedibile:

$$\{A_{\sigma^k n} \in B\} = \left\{ \bigcup_{n=1}^{\ell-1} \underbrace{\{\sigma^k = n, A_n \in B\}}_{\in \mathcal{H}_{n-1}} \cup \underbrace{\{\sigma^k \geq \ell, A_\ell \in B\}}_{\substack{\text{è prevedibile} \Rightarrow \in \mathcal{H}_{\ell-1}}} \right\}$$

$$\{\sigma^k \geq \ell\} = \left(\bigcup_{n=1}^{\ell-1} \{\sigma^k \leq n\} \right)^c \in \mathcal{H}_{\ell-1}$$

$\Rightarrow (A_{\sigma^k n})_{n \in \mathbb{N}}$ è prevedibile e $(X_{\sigma^k n}^2 - A_{\sigma^k n})$ è una martingala

$$\Rightarrow (A_{\sigma^k n})_{n \in \mathbb{N}} = \langle X^{\sigma^k} \rangle$$

$$\mathbb{E}(X_{\sigma^k n}^2 - X_{\sigma^k n-1}^2 \mid \mathcal{H}_{n-1}) = A_{\sigma^k n} - A_{\sigma^k n-1} \quad \leftarrow \text{mumble, perché non è } \{\sigma^k \leq n-1\}$$

$$\mathbb{E}(X_{\sigma^k n}^2) = \mathbb{E}\left(\sum_{\ell=1}^n (X_{\sigma^k \ell}^2 - X_{\sigma^k \ell-1}^2)\right) + \mathbb{E}(X_0^2)$$

$$= \mathbb{E}\left(\mathbb{E}\left(\sum_{\ell=1}^n (X_{\sigma^k \ell}^2 - X_{\sigma^k \ell-1}^2) \mid \mathcal{H}_{n-1}\right)\right) + \mathbb{E}(X_0^2)$$

$$= \mathbb{E}\left(\sum_{\ell=1}^{n-1} (X_{\sigma^k \ell}^2 - X_{\sigma^k \ell-1}^2) + \underbrace{\mathbb{E}(X_{n, \sigma^k}^2 - X_{n-1, \sigma^k}^2 \mid \mathcal{H}_{n-1})}_{A_{n, \sigma^k} - A_{n-1, \sigma^k}}\right) + \mathbb{E}(X_0^2)$$

procedendo allo stesso modo otteniamo:

$$\Rightarrow \mathbb{E}(X_{\sigma^k n}^2) = \mathbb{E}\left(\sum_{\ell=1}^n (A_{\ell, \sigma^k} - A_{\ell-1, \sigma^k})\right) + \mathbb{E}(X_0^2)$$

$$= \underbrace{\mathbb{E}(A_{n, \sigma^k})}_{\leq k} + \mathbb{E}(X_0^2)$$

Quindi (X_{n, σ^k}^2) è limitata in $L^1 \Rightarrow \exists \lim \mathbb{P}\text{-q.c. (in } L^2) \text{ di } X_{n, \sigma^k}^2$
 (X_{n, σ^k}) è lim in L^2 (finito)

Osserviamo ora che $\{A_\infty < +\infty\} \subset \bigcup_{k=1}^{\infty} \{\sigma^k = +\infty\}$ ie. se $\{A_\infty < +\infty\}$ IP-q.c. posso trovare k t.c. $\sigma^k = +\infty$
 $\Rightarrow X_{n \wedge \sigma^k} = X_n \quad \forall n$

Se $\sigma^k = +\infty \Rightarrow X_{n \wedge \sigma^k} = X_n$ e quindi ho finito ☺

(2) Ho che $P(|X_{n+1} - X_n| > k) = 0 \quad \forall n$ e suppongo che

$$P(A_\infty = +\infty, \sup |X_n| < +\infty) > 0$$

Definisco $\tau(c) = \min \{n: |X_n| > c\}$ e noto che

$$\{\sup |X_n| < +\infty\} \subseteq \bigcup_{c=1}^{\infty} \{\tau(c) = +\infty\}$$

$$E(X_{n \wedge \tau(c)}^2 - A_{n \wedge \tau(c)}) = 0$$

$$|X_{n \wedge \tau(c)}^2| \leq \begin{cases} |X_n^2| \leq c^2 & \text{se } n < \tau(c) \\ \underbrace{(|X_{\tau(c)-1}| + |X_{\tau(c)} - X_{\tau(c)-1}|)}_{\leq c}^2 & \text{se } n \geq \tau(c) \end{cases}$$

$\Rightarrow |X_{n \wedge \tau(c)}^2|$ è limitata da $(c+k)^2$. Quindi:

$$E(A_{n \wedge \tau(c)}) \leq (c+k)^2 \quad \forall c$$

Se $\exists c$ t.c. $P(\underbrace{A_\infty = +\infty, \tau(c) = +\infty}_L) > 0$

$$A_{n \wedge \tau(c)} I_L = A_n I_L$$

e per Beppo Levi $E(A_n I_L) = +\infty \Rightarrow E(A_{n \wedge \tau(c)}) \rightarrow +\infty$ ASSURDO ■

TEO: Sia $(X_n)_{n \geq 1}$ una martingola in L^2 e sia $(A_n) = (\langle X \rangle_n)$ la variazione quadratica.

Abbiamo $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{X_n}{A_n} = 0$ IP-q.c. in $\{A_\infty = +\infty\}$

dim: $W_n = \int \frac{1}{1+A} dX$ ovvero $W_n - W_{n-1} = \frac{1}{1+A} (X_n - X_{n-1})$

W_n è martingola e $W_n \in L^2$

è solo per non dover considerare il caso $A=0$ o parte

$$E((W_n - W_{n-1})^2 | \mathcal{F}_{n-1}) = \left(\frac{1}{1+A_n} \right)^2 E((X_n - X_{n-1})^2 | \mathcal{F}_{n-1}) \\ = E(X_n^2 - X_{n-1}^2 | \mathcal{F}_{n-1}) = A_n - A_{n-1}$$

$$E((W_n - W_{n-1})^2 | \mathcal{F}_{n-1}) \leq \frac{A_n - A_{n-1}}{(1+A_n)(1+A_{n-1})} = \frac{1}{1+A_{n-1}} - \frac{1}{1+A_n}$$

dato che $A_{n-1} < A_n$

$$\Rightarrow \langle W \rangle_n - \langle W \rangle_{n-1} \leq \frac{1}{1+A_{n-1}} - \frac{1}{1+A_n}$$

$$\Rightarrow \langle W \rangle_\infty \leq 1 \quad \text{IP-q.c.} \quad \text{faccio lim } n \rightarrow \infty \text{ e viene } 1 - \frac{1}{1+A_\infty} < 1 \quad \text{☺}$$

Quindi $\lim_{n \rightarrow \infty} W_n \neq \text{finito}$ IP-q.c. per le teo precedente.

Ma $W_n = \sum_{k=1}^n \frac{X_k - X_{k-1}}{1+A_k}$. Per le lemma di Kroneker W_n converge \Rightarrow

$$\frac{\sum_{k=1}^n (X_k - X_{k-1})}{1+A_n} = \frac{X_n}{1+A_n} \rightarrow 0 \quad \text{dove } \{A_\infty = +\infty\} \Rightarrow \frac{X_n}{A_n} \rightarrow 0 \quad \blacksquare$$

def: (Ω, \mathcal{E}, P) , famiglia $(X_i)_{i \in I}$ v.a. $:(\Omega, \mathcal{E}, P) \rightarrow \mathbb{R}$. Dico che la famiglia è **UNIFORMEMENTE INTEGRABILE** se $\forall \varepsilon > 0 \exists K > 0$ t.c. $\forall i$

$$E(|X_i| I_{\{|X_i| > K\}}) < \varepsilon$$

N.B. È una condizione più forte della limitatezza in L^1 . È più debole dello lim. in L^1 .

ESEMPIO: $P(X_n = n) = \frac{1}{n}$ $P(X_n = 0) = 1 - \frac{1}{n}$

lim in L^1

~~non~~ unif. int

NON è una famiglia uniformemente integrabile.

$E(X_n I_{\{X_n > K\}}) = n \cdot \frac{1}{n}$ oppure $n > K$ (ancora fissato K trovo un $n > K$ per cui $E(\cdot) = 1 > \varepsilon$)

ESEMPIO 1: $E(|X_i|^p) \leq \text{cost} \quad \forall i \in I \quad p > 1$

limitata in L^p

\Rightarrow unif. int

Allora $(X_i)_{i \in I}$ è una famiglia uniform. integr. Infatti:

$$E(|X_i| I_{\{|X_i| > K\}}) \leq E(|X_i| \cdot \frac{|X_i|^{p-1}}{K^{p-1}} I_{\{|X_i| > K\}}) \\ \leq \frac{1}{K^{p-1}} \cdot E(|X_i|^p) \leq \frac{\text{cost}}{K^{p-1}}$$

Quindi $\forall \varepsilon$ trovo K che vale per $\forall i$ ☺

ESEMPIO 2: $\exists X \in L^1(\Omega, \mathcal{E}, P)$ t.c. $X \geq 0$ e $P(X_i \leq X) = 1$
 allora $(X_i)_{i \in I}$ è U.I.

$$E(|X_i| I_{\{|X_i| > K\}}) \leq E(|X| I_{\{X > K\}}) \leftarrow \text{non dipende più da } i \text{ ☺}$$

Ora basta far vedere che $\lim_{K \rightarrow \infty} E(X I_{\{X > K\}}) = 0$ ma

questo segue dal teo. di Lebesgue perché $X I_{\{X > K\}} \leq X \in L^1$
 e $\lim_{K \rightarrow \infty} X I_{\{X > K\}} = 0$ IP-q.c.

TEO: (Ω, \mathcal{E}, P) , $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ famiglia di v.a. reali in L^1 , X v.a. in L^1 . Sono equivalenti:

(1) $X_n \rightarrow X$ in L^1

(2) $X_n \rightarrow X$ in probabilità e $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ è una famiglia unif. int.

LEMMA: Y v.a. reale, $Y \geq 0$, $E(Y) < +\infty$ (i.e. in L^1), $Y: (\Omega, \mathcal{E}, P) \rightarrow \mathbb{R}^+$

Allora $\forall \varepsilon \exists \delta$ t.c. $\forall A \in \mathcal{E}$ t.c. $P(A) \leq \delta \Rightarrow E(Y I_A) < \varepsilon$

dim.: Supponiamo che $\exists \varepsilon_0 > 0$ t.c. $\forall \delta \exists A$ t.c. $P(A) \leq \delta$ e $E(Y I_A) \geq \varepsilon_0$

Allora posso costruire una successione di $(A_n)_{n \in \mathbb{N}}$ t.c.

$$P(A_n) \leq \frac{1}{2^n} \quad E(Y I_{A_n}) \geq \varepsilon_0$$

$\sum P(A_n) < +\infty \Rightarrow P(\omega: \omega \in A_n \text{ per } \infty \text{ n.}) = 0$ per Borel-Cantelli

$\Rightarrow Y I_{A_n} \rightarrow 0$ IP-q.c. e ovviamente $0 \leq Y I_{A_n} \leq Y$

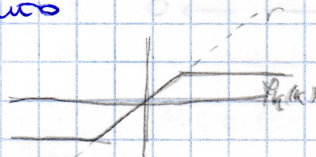
Per Lebesgue $E(Y I_{A_n}) \rightarrow 0$ ASSURDO ■

dim: (2) \Rightarrow (1)

(TEO) $E(|X - X_n|) \rightarrow 0$

regola è quando le X_n diventano sempre più grandi in un intervallo piccolo \Rightarrow faccio un truncamento

$$\varphi_k(r) = \begin{cases} r & \text{per } r \in [-k, k] \\ k & \text{per } r > k \\ -k & \text{per } r < -k \end{cases}$$



Osserviamo che $\varphi_k(r) \neq r$ solo se $|r| > k$ e
 $|\varphi_k(r) - r| \leq |r|$ (vedi nel disegno)

$$\Rightarrow |\varphi_k(r) - r| \leq |r| \cdot I_{\{|r| > k\}}$$

osserviamo e sottraggo $\varphi_k(x)$ e $\varphi_k(x_n)$ + dis. triang.

$$\begin{aligned} E(|X - X_n|) &\leq E(|\varphi_k(X) - X|) + E(|\varphi_k(X_n) - X_n|) + E(|\varphi_k(X_n) - \varphi_k(X)|) \\ &\leq E(|X| I_{\{|X| > k\}}) + E(|X_n| I_{\{|X_n| > k\}}) + E(|\varphi_k(X_n) - \varphi_k(X)|) \\ &\quad \downarrow \quad \quad \quad \downarrow \\ &\quad L \rightarrow 0 \text{ per } L^1 \quad \quad L \leq \varepsilon \text{ per u.i.} \end{aligned}$$

$\forall \varepsilon \exists k$ suff. grande t.c. $E(|\varphi_k(X) - X|) + E(|\varphi_k(X_n) - X_n|) \leq 2\varepsilon$

Quindi mi resta solo il 3° termine. Dico che $\forall k$ fissato $E(|\varphi_k(X_n) - \varphi_k(X)|) \rightarrow 0$

Uso:

$a_n \rightarrow e$ sse da a_{n_k} posso estrarre $a_{n_{k_n}} \rightarrow e$

Da X_{n_k} estraggo $X_{n_{k_n}}$ t.c. $X_{n_{k_n}} - X \rightarrow 0$ P-q.c.

Da Lebesgue segue immediatamente che

$$E(|\varphi_k(X_{n_{k_n}}) - \varphi_k(X)|) \rightarrow 0 \quad (\text{nb. } \varphi_k(r) \leq k)$$

$$\begin{aligned} \forall \varepsilon \exists k : \forall n &\leq 2\varepsilon + E(|\varphi_k(X_n) - \varphi_k(X)|) \\ \text{a questo punto} &\quad \downarrow \\ \text{e Assotto} &\leq 3\varepsilon \quad \text{per } n \text{ suff. grande} \end{aligned}$$

(1) \Rightarrow (2)

Osservo che $E(|X_n|) \leq \text{cost.}$

Inoltre $\forall \delta \exists k$ t.c. $P(|X_n| > k) \leq \delta$ per Markov

$$\Leftrightarrow L \leq \frac{E(|X_n|)}{k} \leq \delta$$

$$E(|X_n| I_{\{|X_n| > k\}}) \leq E(|X_n - X| I_{\{|X_n| > k\}}) + E(|X| I_{\{|X_n| > k\}})$$

$$\forall \varepsilon \exists N^\varepsilon \text{ t.c. } E(|X_n - X|) \leq \varepsilon \quad \forall n \geq N^\varepsilon$$

$$\exists \bar{k} + c \quad \forall k \geq \bar{k} + c. P(|X_n| > k) \leq \delta_\varepsilon \Rightarrow E(|X| I_{\{|X_n| > k\}}) \leq \varepsilon$$

$$E(|X_n| I_{\{|X_n| > k\}}) \leq 2\varepsilon \quad \text{per } n \geq N^\varepsilon \text{ e } k \geq \bar{k}$$

So che $E(|X_n| I_{\{|X_n| > k\}}) \xrightarrow{k \rightarrow \infty} 0$ e lo stesso fino a X_{N^ε} (perché ho Assotto la variabile al., deriva da Lebesgue)

Quindi $\exists \hat{k}$ t.c. $\forall n \leq N^\varepsilon \quad E(|X_n| I_{\{|X_n| > k\}}) \leq \varepsilon$
 (perché ha un # finito di v.a.)

Prendo $k = \max\{\bar{k}, \hat{k}\}$

OSS: Se la successione $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ è U.I. allora è limitata in L^1

$$\text{dimi: } E(|X_n|) = E(|X_n| I_{\{|X_n| > k\}}) + E(|X_n| I_{\{|X_n| \leq k\}})$$

$$\begin{aligned} \forall \varepsilon \text{ (prendiamo } \varepsilon = 1) \exists k \text{ t.c. } E(|X_n| I_{\{|X_n| > k\}}) &\leq 1 \\ &\leq 1 + k \quad \forall k \end{aligned}$$

TEO: $(M_n)_{n \in \mathbb{N}}$ martingala. Allora sono equivalenti:

(1) $\exists M_\infty \in L^1 + \text{c. } M_n \rightarrow M_\infty \text{ IP-q.c. e in } L^1$

(2) $(M_n)_{n \in \mathbb{N}}$ e' una famiglia U.I.

In questo caso $M_n = E(M_\infty | \mathcal{F}_n)$.

dim: (1) \Rightarrow (2)

Appena dimostrato.

(2) \Rightarrow (1)

Se $(M_n)_{n \in \mathbb{N}}$ e' unif int. allora e' limitata in L^1 .

Allora $\exists M_\infty \in L^1 + \text{c. } M_n \rightarrow M_\infty \text{ IP-q.c.}$ (1° teo di convergenza per le martingale)

$\Rightarrow M_n \rightarrow M_\infty$ anche in L^1 (IP-q.c. $\Rightarrow L^1$)
per il TEO APPENA VISTO

Il fatto che $M_n = E(M_\infty | \mathcal{F}_n)$ e' abbiamo gia visto segue dalla convergenza in L^1 . pag 67

OSS: le teo vale anche per super/sub martingale.

LEMMA: $X \in L^1(\Omega, \mathcal{G}, \text{IP})$. $\mathcal{I} = \{\text{tutte le sotto } \sigma\text{-algebre di } \mathcal{G}\}$. Consideriamo $(E(X | \mathcal{I}))_{\mathcal{I} \in \mathcal{I}}$. Questo e' una famiglia U.I.

dim: $Y = E(X | \mathcal{I}) \Rightarrow E(|Y|) = E(E(X | \mathcal{I})) \leq E(E(|X| | \mathcal{I})) = E(|X|)$
 \Rightarrow la famiglia e' limitata in L^1 .

$\forall \delta \exists k \text{ t.c. } \text{IP}(|Y| > k) \leq \delta$ Per ogni $Y = E(X | \mathcal{I})$ (per Markov)
 $\text{IP}(|Y| > k) \leq \frac{1}{k} E(|Y|)$
questo non mi serve, dovrebbe essere $Y \geq 0$

$$\begin{aligned} E(|X| I_{\{|Y| > k\}}) &= E(E(|X| I_{\{|Y| > k\}} | \mathcal{I})) \\ &= E(I_{\{|Y| > k\}} \cdot E(|X| | \mathcal{I})) \\ &\geq E(I_{\{|Y| > k\}} \cdot |E(X | \mathcal{I})|) = E(I_{\{|Y| > k\}} \cdot |Y|) \end{aligned}$$

questo e' quello che mi serve

Per k abbastanza grande $\text{IP}(|Y| > k) \leq \delta$ e allora:

$$E(|X| I_{\{|Y| > k\}}) \leq \varepsilon \stackrel{\text{equival}}{\Rightarrow} E(|Y| I_{\{|Y| > k\}}) \leq \varepsilon$$

TEO: (LEVY-UPWARD) $(\Omega, \mathcal{G}, \text{IP})$. \mathcal{F}_n filtrazione, $X \in L^1(\Omega, \mathcal{G}, \text{IP})$. Allora

$$E(X | \mathcal{F}_n) \rightarrow E(X | \mathcal{F}_\infty) \text{ IP-q.c. e in } L^1$$

ove $\mathcal{F}_\infty = \sigma(\bigcup_{n=1}^\infty \mathcal{F}_n)$

dim: $(E(X | \mathcal{F}_n))_{n \in \mathbb{N}}$ e' una martingala U.I.

Per il Teorema $E(X | \mathcal{F}_n) \rightarrow X_\infty$ IP-q.c. e in L^1

So che X_∞ e' per forza \mathcal{F}_∞ -misurabile (perche' le x_n sono \mathcal{F}_n -misurabili, e X_∞ e' limite delle x_n)

Resta da vedere che $X_\infty = E(X | \mathcal{F}_\infty)$.

Posso sempre supporre che $X \geq 0$ e $E(X) = 1$. (Affermanti divido in X^+ e X^- e moltiplico per costante)
(tanto tutto quello che uso e' lineare :))

Nota che allora $E(X|\mathcal{G}_n)$ sono v.a. di media 1 e ≥ 0
Questo mi dice che:

$X_\infty \geq 0$ IP-q.c. e $E(X_\infty) = 1$
(per la convergenza in L^1)

Se chiamo $Y_\infty = E(X|\mathcal{G}_\infty)$ allora so che
 Y_∞ e \mathcal{G}_∞ -misurabile, $E(Y_\infty) = 1$, $Y_\infty \geq 0$ IP-q.c.

Devo far vedere che $IP(Y_\infty = X_\infty) = 1$

Equivale a far vedere che $E((Y_\infty - X_\infty)I_A) = 0 \quad \forall A \in \mathcal{G}_\infty$. Infatti
mostro che $IP(Y_\infty > X_\infty) = 0$ equivale a,
faccio vedere che $IP(Y_\infty \geq X_\infty + \frac{1}{n}) = 0 \quad \forall n$, basta perche

$$\{Y_\infty > X_\infty\} = \bigcup_n \{Y_\infty \geq X_\infty + \frac{1}{n}\}$$

$$0 = E((Y_\infty - X_\infty)I_{\{Y_\infty \geq X_\infty + \frac{1}{n}\}}) \geq \frac{1}{n} IP(Y_\infty \geq X_\infty + \frac{1}{n})$$

$$\Rightarrow IP(Y_\infty \geq X_\infty + \frac{1}{n}) = 0 \quad \forall n \quad (\text{idem se inverte } Y \text{ con } X)$$

$$\text{Cioe' } E(Y_\infty I_A) = E(X_\infty I_A) \quad \forall A \in \mathcal{G}_\infty \quad (\text{devo mostrarlo})$$

$$\text{Chiamo } P^1(A) = E(Y_\infty I_A) \quad P^2(A) = E(X_\infty I_A)$$

Devo far vedere che $P^1 \equiv P^2$ su \mathcal{G}_∞

Nota che $\bigcup_{n=1}^\infty \mathcal{G}_n$ e' un sistema di generatori chiuso
per intersezione (p-system)

Quindi basta mostrare che $P^1(A) = P^2(A) \quad \forall A \in \bigcup_{n=1}^\infty \mathcal{G}_n$ (ho tolto la σ -algebra)

Basta mostrare che:

$$E(X_\infty I_A) = E(Y_\infty I_A) \quad \forall A \in \mathcal{G}_n \quad \text{per qualche } n$$

Abbiamo che $X_\infty = \lim_{n \rightarrow \infty} E(X|\mathcal{G}_n)$ IP-q.c. e in L^1

$$\text{Se } E(X|\mathcal{G}_n) \xrightarrow{L^1} X_\infty \Rightarrow E(X|\mathcal{G}_n)I_A \xrightarrow{L^1} X_\infty I_A \quad X_n = E(X|\mathcal{G}_n)$$

$$E(X_\infty I_A) = \lim_{n \rightarrow \infty} E(X_n I_A) = \lim_{n \rightarrow \infty} E(E(X_n I_A | \mathcal{G}_n))$$

$$= \lim_{n \rightarrow \infty} E(I_A \cdot E(X_n | \mathcal{G}_n)) \quad \text{se nott. grande e' mortaglia}$$

$$= \lim_{n \rightarrow \infty} E(I_A \cdot X_n) = E(I_A \cdot X_\infty)$$

$$E(Y_\infty I_A) = E(E(Y_\infty I_A | \mathcal{G}_n)) = E(I_A \cdot E(Y_\infty | \mathcal{G}_n))$$

$$= E(E(X|\mathcal{G}_\infty) | \mathcal{G}_n)$$

$$E(X|\mathcal{G}_n) = X_n \quad \blacksquare$$

TEO: (LEVY-DOWNWARD) $(\Omega, \mathcal{G}, IP)$ (\mathcal{G}_n) $\mathcal{G}_n \subset \mathcal{G}$ $\mathcal{G}_{n+1} \subset \mathcal{G}_n$ σ -algebra
 $X \in L^1(\Omega, \mathcal{G}, IP)$

$$\Rightarrow E(X|\mathcal{G}_n) \rightarrow E(X|\mathcal{G}_\infty) \text{ IP-q.c. e in } L^1$$

$$\text{ove } \mathcal{G}_\infty = \bigcap_{n=1}^\infty \mathcal{G}_n$$

non ho bisogno di scrivere $\sigma(\bigcap \mathcal{G}_n)$ perche'
l'intersez. di σ -Algebra e' gia' una σ -algebra

dim: $M_n^N = E(X | \mathcal{G}_{-n+n})$ $n \in \{0, N\}$ è una martingola lim. in L^1

$U_N[a, b] = \#$ scivolamenti di $(M_n^N)_{n \in N}$ di $[a, b]$ ho che

$$E(U_N(a, b)) \leq \text{cost}$$

chiamo $U[a, b] = \#$ scivolamenti che la succ. $(E(X | \mathcal{G}_n))$ non fa della sinistra $[a, b]$.

$$U[a, b] = \lim_{N \rightarrow \infty} U_N[a, b] = \sup_N U_N[a, b]$$

$$\Rightarrow E(U[a, b]) < +\infty \quad \forall a, b \quad (a < b)$$

$$\Rightarrow E(X | \mathcal{G}_n) \rightarrow X_\infty \quad \text{P-q.c.} \Rightarrow E(X | \mathcal{G}_n) \rightarrow X_\infty \text{ anche in } L^1 \text{ perché è succ. U.I.}$$

So che $E(X | \mathcal{G}_n) \rightarrow X_\infty$ in L^1 e P-q.c., resta da vedere che $X_\infty = E(X | \mathcal{G}_\infty)$

X_∞ è misurabile rispetto a \mathcal{G}_n ($\forall n$)
Quindi X_∞ è \mathcal{G}_n -misurabile

Resta da vedere che $E(X_\infty I_A) = E(E(X | \mathcal{G}_\infty) I_A) \quad \forall A \in \mathcal{G}_\infty$

$$\begin{aligned} E(X_\infty I_A) &= \lim_{n \rightarrow \infty} E(E(X | \mathcal{G}_n) I_A) \\ &\stackrel{!}{=} \lim_{n \rightarrow \infty} E(E(X I_A | \mathcal{G}_n)) \\ &\stackrel{!}{=} \lim_{n \rightarrow \infty} E(X I_A) = E(X I_A) = E(E(X | \mathcal{G}_\infty) I_A) \quad \blacksquare \end{aligned}$$

CORO: $(X_n)_{n \in N}$ iid $X_i \in L^1$ $S_n = X_1 + \dots + X_n$

(L.F.G.N.)

legge forte
grand. num.

Allora $\frac{S_n}{n} \rightarrow \mu$ P-q.c. e in L^1 ($\mu = E(X_i)$)

dim: $\mathcal{G}_n = \sigma(S_n, S_{n+1}, \dots)$

Abbiamo dimostrato che $E(X_1 | \mathcal{G}_n) = \dots = E(X_n | \mathcal{G}_n) = \frac{S_n}{n}$

So che $\frac{S_n}{n} \rightarrow E(X_1 | \mathcal{G}_\infty)$ P-q.c. e in L^1

(dato che $\frac{S_n}{n} = E(X_1 | \mathcal{G}_n)$)

Mi resta da vedere che il limite è una costante.

$L = \left(\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{S_n}{n} \right)$ ha legge δ_{μ} per la legge $\{0, 1\} \rightarrow$ rispetto che δ -oggetto per una certa $a \in \mathbb{R}$

So anche che $\frac{S_n}{n}$ converge al limite in L^1 , $\frac{(L)}{n}$, quindi

$$E\left(\frac{S_n}{n}\right) \rightarrow E(L)$$

$$\Rightarrow E(L) = \mu \Rightarrow L \sim \delta_{\mu}$$

TEO: (DISUGUAGLIANZA MASSIMALE - DOOB)

$(Z_n)_{n \geq 0}$ submartingala ≥ 0 . Allora $\forall \lambda > 0$

$$P\left(\sup_{0 \leq k \leq n} Z_k \geq \lambda\right) \leq \frac{E(Z_0)}{\lambda}$$

Inoltre: $P\left(\sup_{0 \leq k \leq n} Z_k \geq \lambda\right) \leq \frac{1}{\lambda} E(Z_n I_{\{\sup_{0 \leq k \leq n} Z_k \geq \lambda\}})$

OSS: Se nella formula non fosse le sup sarebbe di ridimensionamento a Markov.

dim: $F = \{\sup_{k \leq n} Z_k \geq \lambda\} = F_0 \cup \dots \cup F_n$ dove

$$F_0 = \{Z_0 \geq \lambda\} \dots F_n = \{Z_0 < \lambda, \dots, Z_{n-1} < \lambda, Z_n \geq \lambda\}$$

$$\begin{aligned} E(Z_n I_F) &= \sum_{k=0}^n E(Z_n I_{F_k}) = \sum_{k=0}^n E(E(Z_n I_{F_k} | \mathcal{F}_k)) = \\ &= \sum_{k=0}^n E(I_{F_k} E(Z_n | \mathcal{F}_k)) \geq \\ &\geq \sum_{k=0}^n E(Z_k I_{F_k}) \geq \lambda \sum_{k=0}^n E(I_{F_k}) = \\ &= \lambda P\left(\bigcup_{k=0}^n F_k\right) = \lambda P(F) \end{aligned}$$

perché $Z_k \geq \lambda$
su F_k

la prima disuguaglianza è una forma più debole della seconda, e quindi segue da quella.

CORO: $(M_n)_{n \geq 0}$ martingala. φ funzione convessa e a valori in \mathbb{R}^+ . Allora:

$$P\left(\sup_{k \leq n} \varphi(M_k) \geq \lambda\right) \leq \frac{1}{\lambda} E(\varphi(M_0))$$

dim: $X_k = \varphi(M_k)$ allora (X_k) è submartingala e ≥ 0

CORO: X_1, \dots, X_n v.a. iid., $E(X_i) = 0$. Sia $S_n = X_1 + \dots + X_n$ (è martingala)
 $\forall \theta > 0$ considero $Z_n = \exp(\theta S_n)$. (Z_n) è una submartingala ≥ 0
(dato che \exp è funzione convessa.) Allora:

$$P\left(\sup_{k \leq n} e^{\theta S_k} \geq \lambda\right) \leq \frac{1}{\lambda} E(e^{\theta S_n})$$

posso sempre scrivere $\lambda = e^{c}$ $c > 0$ (per qualche $c > 0$)

$$P(e^{\theta \sup_{k \leq n} S_k} \geq e^c) \leq e^{-c} E(e^{\theta X_1} \dots e^{\theta X_n}) \quad E(e^{\theta X_i}) = e(\theta)$$

$$\updownarrow \quad \text{indip}$$

$$P(\sup_{k \leq n} S_k \geq c) \leq e^{-c} (e(\theta))^n$$

questo coro ci dice
che gli eventi improbabili
vanno a zero rapidamente

Supponiamo che $X_i \sim N(0, 1)$.

$$e(\theta) = E(e^{\theta X_1}) = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{e^{\theta x} e^{-x^2/2}}{\sqrt{2\pi}} dx$$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{1}{2}(x^2 - 2\theta x + \theta^2)} e^{\frac{1}{2}\theta^2} dx = e^{\frac{1}{2}\theta^2} \underbrace{\int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}(x-\theta)^2} dx}_{=1} = e^{\frac{1}{2}\theta^2}$$

Quindi otteniamo in questo caso:

$$P(\sup_{k \leq n} S_k \geq c) \leq e^{-c + \frac{1}{2}\theta^2 n} = e^{-\frac{1}{2}c^2/n}$$

θ è arbitrario, quindi posso scegliere quello che minimizza il secondo membro
 $\rightarrow \theta = c/n$

LEMMA: X, Y v.a. ≥ 0 . Supponiamo che $\forall c \quad P(X \geq c) \leq \frac{1}{c} E(Y I_{\{X \geq c\}})$
 Allora $\forall p > 1$:

$$E(X^p) \leq q^p E(Y^p) \quad \text{dove } \frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1$$

(i.e. $\|X\|_{L^p} \leq q \|Y\|_{L^p}$)

$$\begin{aligned} \text{dim:} \text{ Poniamo } I &= \int_0^{+\infty} p c^{p-1} P(X \geq c) dc = \int_0^{+\infty} p c^{p-1} E(I_{\{c \leq X\}}) dc \\ &= \int_0^{+\infty} \int_{\Omega} p c^{p-1} I_{\{c \leq X(\omega)\}} dc P(d\omega) \\ &= \int_{\Omega} \left\{ \int_0^{+\infty} p c^{p-1} I_{\{c \leq X(\omega)\}} dc \right\} P(d\omega) \\ &= \int_{\Omega} \underbrace{\int_0^{X(\omega)} p c^{p-1} dc}_{=(X(\omega))^p} P(d\omega) = E(X^p) \\ \\ I &\leq \int_0^{+\infty} p c^{p-2} E(Y I_{\{X \geq c\}}) dc = \int_0^{+\infty} \int_{\Omega} p c^{p-2} Y(\omega) I_{\{c \leq X(\omega)\}} dc P(d\omega) \\ &= \int_{\Omega} Y(\omega) p \left\{ \int_0^{X(\omega)} c^{p-2} dc \right\} P(d\omega) \\ &= \int_{\Omega} Y(\omega) \underbrace{\left(\frac{p}{p-1} \right)}_{=q} X^{p-1}(\omega) P(d\omega) \end{aligned}$$

Quindi abbiamo ottenuto:

$$\begin{aligned} E(X^p) &\leq q E(Y X^{p-1}) \stackrel{\text{Holder}}{\leq} q (E(Y^p))^{\frac{1}{p}} (E(X^{(p-1)q}))^{\frac{1-1/p}{p}} \\ &= q (E(Y^p))^{\frac{1}{p}} (E(X^p))^{1-1/p} \end{aligned}$$

dividendo per $(E(X^p))^{1-1/p}$ ottengo la tesi.

TEO: (DISUGUAGLIANZA L^p -DOOB) $(Z_n)_{n \in \mathbb{N}}$ submart. ≥ 0 e sia $Z^* = (\sup_n Z_n)$
 Allora $\forall p > 1$

$$E((Z^*)^p) \leq q^p \sup_n E(Z_n^p)$$

In particolare se $\sup_n E(Z_n^p) < +\infty$ allora $Z^* \in L^p$

CORO: se $(M_n)_{n \in \mathbb{N}}$ è martingala e $M^* = \sup_n |M_n|$ allora $E((M^*)^p) \leq q^p \sup_n E(|M_n|^p)$
 In particolare $(M_n)_{n \in \mathbb{N}}$ è limitata in L^p allora $M^* \in L^p$

dim: $\varphi: X \rightarrow |X|$ è convessa $\Rightarrow Z_n = |M_n|$ è submartingala ≥ 0

dim: So che $P(\sup_{k \leq n} Z_k \geq \lambda) \leq \frac{1}{\lambda} E(Z_n I_{\{\sup_{k \leq n} Z_k \geq \lambda\}})$
 (TEO)

Dal lemma segue che: $(X = \sup_{k \leq n} Z_k ; Y = Z_n)$

$$E((\sup_{k \leq n} Z_k)^p) \leq q^p E(Z_n^p) \leq q^p \sup_n (E(Z_n^p))$$

inoltre $\sup_{k \leq n} Z_k \nearrow Z^*$. Quindi per Beppo Levi:

$$E((Z^*)^p) = \lim_{n \rightarrow \infty} E((\sup_{k \leq n} Z_k)^p) \leq q^p \sup_n (E(Z_n^p))$$

$p=1$ non funziona, serve U.I.

CORO: $(M_n)_{n \in \mathbb{N}}$ martingala limitata in L^p ($p > 1$) [i.e. $\sup_n \mathbb{E}(|M_n|^p) < +\infty$]
allora $\exists M_\infty \in L^p(\mathcal{F}_\infty, \mathbb{P})$ t.c. $M_n \rightarrow M_\infty$ IP-q.c. e in L^p

dim: L'unica cosa che rimane da dimostrare è la convergenza in L^p (il resto l'abbiamo già visto)

Poniamo $Z^* = \sup_{n \in \mathbb{N}} |M_n|$. So dalla dis L^p che $Z^* \in L^p$.
Ovviamente $|M_n| \leq Z^*$ (IP-q.c.). So che $\exists M_\infty$ t.c. $M_n \rightarrow M_\infty$ IP-q.c. (e in L^1)

$$\Rightarrow |M_\infty| \leq Z^* \Rightarrow M_\infty \in L^p$$

Inoltre:

$$|M_n - M_\infty|^p \leq 2^p (Z^*)^p \xrightarrow{\text{leb}} \mathbb{E}(|M_n - M_\infty|^p) \rightarrow 0$$

Abbiamo visto che: (M_n) martingala, τ tempo di arresto sono certe ipotesi: $\mathbb{E}(M_\tau) = \mathbb{E}(M_0)$

Vogliamo escludere ora le "certe ipotesi". Mostriamo che queste certe ipotesi si riducono a $M_{\tau \wedge n}$ U.I.

def: σ -ALGEBRA degli EVENTI ANTECEDENTI A UN TEMPO DI ARRESTO:
 $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ $(\mathcal{F}_n)_{n \in \mathbb{N}}$ filtr. τ tempo di arresto. Dico che $A \in \mathcal{F}_\tau$ se
 $\forall n \in \mathbb{N} \exists A_n \in \mathcal{F}_n$ t.c. $A = \bigcup_{n \in \mathbb{N}} A_n$ (ie $\mathcal{F}_\tau = \{A \in \mathcal{F} : \exists (A_n)_{n \in \mathbb{N}} \subset \mathcal{F}_n \text{ t.c. } A = \bigcup_{n \in \mathbb{N}} A_n\}$)
(con $\mathcal{F}_\infty = \sigma(\bigcup_{n \in \mathbb{N}} \mathcal{F}_n)$, τ ha valori in $\mathbb{N} \cup \{+\infty\}$)

OSS: $\{\tau = +\infty\} \in \mathcal{F}_\infty$ infatti
 $\{\tau = +\infty\} = \left(\bigcap_{n \in \mathbb{N}} \{\tau \leq n\} \right)^c \in \mathcal{F}_\infty$ (a serve affinché τ sia tempo di arresto; di solito si chiede solo $\{\tau \leq n\} \in \mathcal{F}_n$)

OSS: $\mathcal{F}_\tau \subset \mathcal{F}_\infty$

dim: Sia $A \in \mathcal{F}_\tau$

$$A = \left(\bigcup_{n \in \mathbb{N}} A_n \right) \cup (A \cap \{\tau = +\infty\}) \in \mathcal{F}_\infty$$

ESERCIZIO: Verificare che se τ è deterministico (i.e. $\tau \leq n$)
allora $\mathcal{F}_\tau = \mathcal{F}_n$ e se $\tau \equiv +\infty \Rightarrow \mathcal{F}_\tau = \mathcal{F}_\infty$

• Verificare che \mathcal{F}_τ è una σ -algebra

PROP: Se $\sigma \leq \tau$ allora $\mathcal{F}_\sigma \subset \mathcal{F}_\tau$

intrinsecamente avrei sbagliato a dare il nome \mathcal{F}_τ , perché dice che gli eventi antecedenti a σ sono meno di quelli antecedenti a τ

dim: $A \in \mathcal{F}_\sigma$ devo mostrare che $A \in \mathcal{F}_\tau$

$$A \cap \{\tau = n\} = A \cap \left(\bigcup_{k=0}^n \{\sigma = k\} \right) \cap \{\tau = n\}$$

$$= \bigcup_{k=0}^n \underbrace{(A \cap \{\sigma = k\})}_{\in \mathcal{F}_k} \cap \underbrace{\{\tau = n\}}_{\in \mathcal{F}_n} \in \mathcal{F}_n$$

PROP: $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ processo adattato ($X_\infty - \mathcal{F}_\infty$ misurabile) allora X_τ è \mathcal{F}_τ -misurabile.

dim: $X_\tau = \left(\sum_{n=0}^{\infty} X_n I_{\{\tau > n\}} \right) + X_\infty I_{\{\tau = +\infty\}}$ Devo far vedere che $\forall B \in \mathcal{B}(\mathbb{R}) \{X_\tau \in B\} \in \mathcal{F}_\tau$

$$\{X_\tau \in B\} \cap \{\tau = n\} = \{X_n \in B\} \cap \{\tau = n\} \in \mathcal{F}_n \text{ dove } \tau \text{ è adattato}$$

PROP: τ tempo di arresto, $\tau \leq N$. Supponiamo $(X_n)_{n=0,1,\dots,N}$ sia una martingola (sub martingola) allora $E(X_N | \mathcal{G}_\tau) \stackrel{(\leq)}{=} X_\tau$ IP-q.c.

IP-q.c.
 (ovvio ogni volta che ho speranze condiz.)

dim: (sub martingola)

Devo far vedere che $E(X_N | \mathcal{G}_\tau) \geq X_\tau$. Questo equivale a

$$E(E(X_N | \mathcal{G}_\tau) I_F) \geq E(X_\tau I_F) \quad \forall F \in \mathcal{G}_\tau$$

$$E(X_N I_F) = E(E(X_N | \mathcal{G}_\tau) I_F)$$

dato che F e \mathcal{G}_τ misurabile

$$\sum_{k=0}^N E(X_N I_F I_{\tau \leq k}) = \sum_{k=0}^N E(X_N I_{\tau \leq k} I_F) = \sum_{k=0}^N E(E(X_N | \mathcal{G}_k) I_{\tau \leq k} I_F)$$

$\geq X_k$ perché sub mart.
 \leq se super, $=$ se mart.

$$\geq \sum_{k=0}^N E(X_k I_{\tau \leq k} I_F) = E\left(\underbrace{\sum_{k=0}^N X_k I_{\tau \leq k}}_{X_\tau} I_F\right) = E(X_\tau I_F)$$

Allo stesso modo si mostra per martingola o superm.

TEO: $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ martingola U.I. Sia τ tempo di arresto qualsiasi. Allora

$$E(X_\infty | \mathcal{G}_\tau) = X_\tau$$

con $X_\infty = \lim_{n \rightarrow \infty} X_n$ \exists IP-q.c. e in L^1 (dato che (X_n) mart U.I.)

dim: Abbiamo che $X_k = E(X_\infty | \mathcal{G}_k)$.

$\tau \wedge k$ è un tempo di arresto $\leq k$ e $\mathcal{G}_{\tau \wedge k} \subseteq \mathcal{G}_k$
 \Rightarrow posso usare le lemma precedente

$$E(X_k | \mathcal{G}_{\tau \wedge k}) \stackrel{p \geq \text{prop}}{=} X_{\tau \wedge k}$$

$$\stackrel{||}{=} E(E(X_\infty | \mathcal{G}_k) | \mathcal{G}_{\tau \wedge k}) = E(X_\infty | \mathcal{G}_{\tau \wedge k})$$

Quindi ora dobbiamo passare al limite per $k \rightarrow \infty$ dato che dobbiamo mostrare che:

$$E(X_\infty | \mathcal{G}_{\tau \wedge k}) = X_{\tau \wedge k} \quad \text{IP-q.c.}$$

Nota che basta mostrare il caso $X_n \geq 0$ IP-q.c. (e quindi $X_k \geq 0$) dato che per linearità posso dividere in $X_k = X_k^+ - X_k^-$ e avere $X_\tau = X_\tau^+ - X_\tau^-$.

Come prima devo far vedere che $E(E(X_\infty | \mathcal{G}_\tau) I_F) = E(X_\tau I_F) \quad \forall F \in \mathcal{G}_\tau$

BEPPOL-LEVI

$$\begin{aligned} E(E(X_\infty | \mathcal{G}_\tau) I_F) &= \lim_{k \rightarrow \infty} E(E(X_\infty | \mathcal{G}_\tau) I_F I_{\tau \leq k}) + E(E(X_\infty | \mathcal{G}_\tau) I_{F \cap \{\tau = \infty\}}) \\ &= \lim_{k \rightarrow \infty} E(E(E(X_\infty | \mathcal{G}_\tau) I_{F \cap \{\tau \leq k\}} | \mathcal{G}_{\tau \wedge k})) + E(E(X_\infty | \mathcal{G}_\tau) I_{F \cap \{\tau = \infty\}}) \end{aligned}$$

Osservo che $F \cap \{\tau \leq k\} \in \mathcal{G}_{\tau \wedge k}$ infatti:

$$F \cap \{\tau \leq k\} \cap \{\tau \leq n\} = F \cap \{\tau \leq n\} \in \mathcal{G}_n$$

$$\begin{aligned} &= \lim_{k \rightarrow \infty} E(\underbrace{E(X_\infty | \mathcal{G}_{\tau \wedge k})}_{X_{\tau \wedge k}} I_{F \cap \{\tau \leq k\}}) + E(E(X_\infty | \mathcal{G}_\tau) I_{F \cap \{\tau = \infty\}}) \\ &= \lim_{k \rightarrow \infty} E(X_{\tau \wedge k} I_{F \cap \{\tau \leq k\}}) + E(\dots) \\ &= \lim_{k \rightarrow \infty} E(X_\tau I_{F \cap \{\tau \leq k\}}) + E(\dots) \end{aligned}$$

convergenza monotona

$$\begin{aligned}
 &= E(X_c I_{F_n}(c+\infty)) + E(E(X_\infty | \mathcal{G}_c) I_{F_n}(c+\infty)) \\
 &= E(X_c I_{F_n}(c+\infty)) + E(E(X_\infty I_{F_n}(c+\infty) | \mathcal{G}_c)) \\
 &= E(X_c I_F) \quad \forall F \in \mathcal{G}_c
 \end{aligned}$$

Quindi abbiamo mostrato (*) e abbiamo finito.

CORO: Sia con $\sigma \leq \tau$. $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ sia martingala U.I., $X_\infty = \lim_{n \rightarrow \infty} X_n$, allora

$$E(X_c | \mathcal{G}_\sigma) = X_\sigma$$

(Quindi la proprietà di martingala passa dai tempi di arresto costanti ai tempi di arresto generali \rightarrow è una proprietà forte)

$$\text{dim: } X_c = E(X_\infty | \mathcal{G}_c), \quad X_\sigma = E(X_\infty | \mathcal{G}_\sigma)$$

$$E(X_c | \mathcal{G}_\sigma) = E(E(X_\infty | \mathcal{G}_c) | \mathcal{G}_\sigma) \stackrel{\text{prop. torre}}{=} E(X_\infty | \mathcal{G}_\sigma) = X_\sigma$$

CORO: $\sigma \equiv 0$ allora $E(X_c | \mathcal{G}_0) = X_0$ e quindi $E(X_c) = E(X_0)$ (ovvero notte di arresto di doob)

TEO: (di ARRESTO) $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ mart U.I. allora $E(X_c) = E(X_0)$

OSS: Basta che $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ sia U.I.

Infatti se applico la tesi a $(X_n^c)_{n \in \mathbb{N}}$ ottengo $E(X_c^c) = E(X_0^c)$

$\begin{matrix} & & = X_c & & \\ & \nearrow & & \searrow & \\ E(X_c^c) & & & & E(X_0^c) \\ & \nwarrow & & \swarrow & \\ & & = X_0 & & \end{matrix}$

ESERCIZIO: Verificare che le lp della versione precedente del teo di arresto opzionale rientrano in queste ((X_n) mart U.I. o $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ mart U.I.)

OSS: (X_n) submartingola U.I., $\sigma \leq \tau$ allora $E(X_c | \mathcal{G}_\sigma) \geq X_\sigma$

dim: Usiamo la decomposizione di doob. $X_n = M_n + A_n + X_0$ con A crescente

Devo dimostrare che:

$$E((M_c + A_c) - (M_\sigma + A_\sigma) | \mathcal{G}_\sigma) \geq 0$$

ovvero

$$E(M_c - M_\sigma | \mathcal{G}_\sigma) + E(A_c - A_\sigma | \mathcal{G}_\sigma) \geq 0 \quad \text{ok}$$

$\underbrace{E(M_c - M_\sigma | \mathcal{G}_\sigma)}_{=0 \text{ per il teo}} + \underbrace{E(A_c - A_\sigma | \mathcal{G}_\sigma)}_{\geq 0 \text{ perché } A \text{ crescente}} \geq 0$

in realtà resta da far vedere che anche (M_n) è U.I. (x esercizio)

ESERCIZIO: $\mathbb{Z} = \{1, 2, \dots\}$ $\mathcal{F} = \mathcal{P}(\mathbb{Z})$ (insieme delle parti)

$$P(\{n\}) = \frac{1}{n} - \frac{1}{n+1}$$

$$\mathcal{F}_n = \sigma(\{1\}, \dots, \{n\})$$

$$X_n(\omega) = (n+1) I_{\{n+1, n+2, \dots\}} \rightarrow X_0 \equiv 1$$

(1) Dimostrare che $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ è una martingala rispetto alla filtrazione $(\mathcal{F}_n)_{n \in \mathbb{N}}$

\mathcal{F}_n è generata dalla partizione: $\{\{1\}, \dots, \{n\}, \{n+1, n+2, \dots\}\}$ (partiz. di \mathbb{Z})

$\begin{matrix} & \text{esempi degli atomi} & \\ A_1^n & A_n^n & A_{n+1}^\infty \end{matrix}$

$$\begin{aligned} E(X_{n+1} | \mathcal{F}_n) &= \sum_{k=1}^{n+1} E^{IP(\cdot | A_k)}(X_{n+1}) I_{A_k} \\ &= \sum_{k=1}^n E^{IP(\cdot | k, k)}(X_{n+1}) I_{\{k, k\}} + E^{IP(\cdot | k^{n+1}, \dots, k)}(X_{n+1}) I_{\{k^{n+1}, \dots, k\}} \\ &\vdots \end{aligned}$$

$$X_{n+1}(\omega) = (n+2) I_{\{n+2, \dots, k\}}(\omega)$$

Osserviamo che $IP(\cdot | k, k) = \delta_{k, k}$ quindi:

$$= E^{IP(\cdot | k^{n+1}, \dots, k)}((n+2) I_{\{n+2, \dots, k\}}(\omega)) I_{\{n+1, \dots, k\}}$$

perché il primo pezzo fa zero!

$$= (n+2) IP(\{n+2, \dots, k\} | \{n+1, \dots, k\}) I_{\{n+1, \dots, k\}}$$

$$= (n+2) \frac{IP(\{n+2, \dots, k\})}{IP(\{n+1, \dots, k\})} I_{\{n+1, \dots, k\}}$$

$$= (n+2) \frac{1/n+2}{1/n+1} I_{\{n+1, \dots, k\}} = (n+1) I_{\{n+1, \dots, k\}} = X_n \quad \square$$

(2) Vedere se c'è convergenza IP-q.c. delle $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$

Sì, perché è una martingala ≥ 0 e quindi limitata in L^1

(3) Dire se converge in L^1 \rightarrow o guarda a cosa converge e vedo se è possibile avere convergenza in L^1
 \hookrightarrow verifico U.I.

Proviamo con U.I.:

$$E(X_n I_{\{X_n \geq k\}}) = E(X_n) \quad \text{se } n+1 \geq k$$

$$\stackrel{!}{=} 1 \rightarrow 0 \quad \text{non U.I.} \Rightarrow \text{non converge in } L^1$$

In realtà si vede che $X_n \rightarrow 0$ IP-q.c. e quindi non può convergere in L^1 perché altrimenti $E(X_n) \rightarrow E(0) = 0$ assurdo!

(4) Calcolare $E(\sup_n X_n)$

può, e $X^* \in L^1$

Se $\sup_n X_n$ è in L^1 allora $X_n \leq X^* \forall n \Rightarrow (X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ è U.I.

LEBESQUE

ASSURDO

$$\Rightarrow E(X^*) = +\infty$$

Oppure, facendo i conti:

$$X_n(\omega) = \begin{cases} n+1 & \text{se } \omega \geq n+1 \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases} \Rightarrow X^*(\omega) = \omega$$

$$E(X^*) = \sum_{k=1}^{\infty} k \left(\frac{1}{k} - \frac{1}{k+1} \right) = +\infty \quad \rightarrow \quad = k \left(\frac{k+1-k}{k(k+1)} \right) = \frac{k}{k(k+1)} = \frac{1}{k+1}$$

ESERCIZIO: Mazza 40 corte, 20 rosse, 20 nere vengono girate una a una. Dico ROSSA LA PROSSIMA, vinco se indovino, perdo se non indovino, voglio vedere se riesco a massimizzare la probabilità di successo.

$n=0, \dots, 39$ chiamo $R_n = \#$ corte rosse nel mazzo
 $R_0 = 20$

$\mathcal{F}_n = \sigma\{R_0, \dots, R_n\}$ è l'informazione che ho all'istante n
 (quella che devo usare per dire rossa la prossima)

$\Rightarrow \tau =$ istante in cui decido di dire rossa la prossima e un tempo di arresto rispetto a $(\mathcal{F}_n)_{n \in \mathbb{N}}$

$A_n = \{e' n\text{-corta girata è rossa}\}$

$$\text{Vince su } \bigcup_{n=0}^{39} (\tau = n \cap A_{n+1}) =: A_{\tau+1}$$

Probabilità di vincere è:

$$\sum_{n=0}^{39} \mathbb{P}(\tau = n \cap A_{n+1})$$

(1) Calcolare $\mathbb{P}(A_{n+1} | R_n = j)$

$$\mathbb{P}(A_{n+1} | R_n = j) = \frac{j}{40-n} \quad \begin{array}{l} \rightarrow \# \text{ carte rosse} \\ \rightarrow \# \text{ carte rimanenti} \end{array}$$

(2) Calcolare $\mathbb{P}(R_{n+1} = k | R_n = j)$

$$= \begin{cases} 1 - \frac{j}{40-n} & \text{se } k=j \\ \frac{j}{40-n} & \text{se } k=j-1 \end{cases} \quad (0 \text{ altrimenti})$$

(3) Calcolare $\mathbb{E}(R_{n+1} | R_n)$

$$= \sum_{j=0}^{20} \mathbb{E}(R_{n+1} | R_n = j) \mathbb{I}_{\{R_n = j\}}$$

$$= \sum_{j=0}^{20} \left[(j-1) \left(\frac{j}{40-n} \right) + j \left(1 - \frac{j}{40-n} \right) \right] \mathbb{I}_{\{R_n = j\}}$$

$$= \sum_{j=0}^{20} \frac{j(40-n) - j}{40-n} \mathbb{I}_{\{R_n = j\}} = \sum_{j=0}^{20} j \cdot \frac{39-n}{40-n} \mathbb{I}_{\{R_n = j\}} = \frac{39-n}{40-n} \cdot R_n = R_n - \frac{1}{40-n} R_n$$

$$\mathbb{E}\left(\frac{R_{n+1}}{40-(n+1)} | R_n\right) = \frac{R_n}{40-n}$$

$$\text{Osserviamo che } \mathbb{E}(R_{n+1} | R_n) = \mathbb{E}(R_{n+1} | \mathcal{F}_n) \quad \text{per } \sigma(R_n)$$

$$\Rightarrow M_n = \frac{R_n}{40-n} \text{ è martingala (limitata, dato che tutto è limitato)}$$

Osserviamo anche che per (1) vale

$$\mathbb{E}(\mathbb{I}_{A_{n+1}} | \mathcal{F}_n) = \frac{R_n}{40-n} = M_n$$

Probabilità di successo era

$$\begin{aligned} & \sum_{k=0}^{39} \mathbb{P}(\tau = k \cap A_{k+1}) = \sum_{k=0}^{39} \mathbb{E}(\mathbb{I}_{\tau=k} \mathbb{I}_{A_{k+1}}) = \sum_{k=0}^{39} \mathbb{E}(\mathbb{E}(\mathbb{I}_{A_{k+1}} | \mathcal{F}_k) \mathbb{I}_{\tau=k}) \\ & = \sum_{k=0}^{39} \mathbb{E}(M_k \mathbb{I}_{\tau=k}) = \mathbb{E}(M_{\tau}) = \mathbb{E}(M_0) = \frac{1}{2} \end{aligned}$$

quindi tutto vale cominciare a dire subito così non passa tempo

ESERCIZIO: Posta normalizzata a 1.

Giocatore all'istante 1 ha $4/2$ (quindi il banco ha $1/2$)

X_n = capitale del giocatore all'istante n

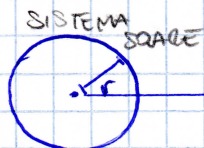
All'istante n (il giocatore ha X_n), vince con probabilità $(1-X_n)$ se vince guadagna $1/3$ del capitale del banco, se perde perde $1/3$ del suo capitale.

(N.B. è un gioco simmetrico a somma 1, e' "avvio" che è una martingala)

- (1) Provere che $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ è martingala rispetto alla filtr. naturale
- (2) Dire se (X_n) converge P-q.c.
- (3) " " " " in L^2 } ovvio perché è limitata, ho somm.
- (4) Calcolare $E(X_\infty)$ → viene facile dal pro 3
- (5) Calcolare $E(X_{n+1}^2 | X_n)$
- (6) Determinare la legge di X_∞ → ovvio, viene una delta, dato che visto che converge X_n sarà 0, zero o $\pm r$

18/05/2012

PROBLEMA dell' ENTERPRISE:



la navicella a ogni istante può scegliere il modulo dello spostamento ma la direzione è casuale.

Successione $\{\theta_n\}_{n \in \mathbb{N}}$ di v.a. uniformi distribuite su S^2 (direzione) e indipendenti

Proc. $\{C_n\}_{n \in \mathbb{N}}$ processo prevedibile a valori in \mathbb{R}^+ (velocità)

$$\Rightarrow X_n = X_{n-1} + C_n \theta_n, \quad X_0 = (R, 0, 0)$$

proporzionale

θ_n unif. distr. su S^2 significa che $P(\theta_n \in A) \propto \text{Misura di } A$ (nel senso di area) $\forall A \in S^2$ aperto

Vogliamo trovare una strategia C_n che ci porti più vicino al sistema (meglio se dentro)

Definisco $\tau = \min \{n : |X_n| \leq r\}$

Voglio studiare $P(\tau < +\infty)$ per le varie strategie $(C_n)_{n \in \mathbb{N}}$

Dimostriamo che:

$$(1) P(\tau < +\infty) \leq \frac{r}{R}$$

$$\Rightarrow \sup_C P(\tau < +\infty) = \frac{r}{R}$$

$$(2) \forall \varepsilon \exists C^\varepsilon \text{ t.c. } P(\tau < +\infty) \geq \frac{r}{R} - \varepsilon$$

Useremo il seguente teorema:

$$\text{TEO: } \varphi(x) = \int_{\partial B(0, \ell)} \frac{1}{|x - \bar{r}|} d\sigma(\bar{r}) = \begin{cases} \frac{4}{\ell} & \text{se } |x| \leq \ell \\ \frac{1}{|x|} & \text{se } |x| > \ell \end{cases}$$

→ integrale normalizzato, rispetto alla misura della sfera
↳ $\int_{\partial B(0, \ell)} \frac{1}{|x - \bar{r}|} d\sigma(\bar{r}) = \frac{1}{\ell} \int_{\partial B(0, \ell)} \frac{1}{|x - \bar{r}|} d\sigma(\bar{r})$

(i.e. il potenziale di una carica è costante all'interno della sfera mentre è uguale a $\frac{1}{|x|}$ all'esterno)

"dim": se $|x| \leq \ell$ allora $\int \dots$ è f.e. armonica e quindi è costante.
se $|x| > \ell$ allora $\frac{1}{|x - \bar{r}|}$ è f.e. armonica e l'integrale è uguale al valore in 0 ($r=0$) e' costante

conseguenza, θ uniforme su S^2 :

$$E\left(\frac{1}{|x + \theta e|}\right) = \begin{cases} \frac{4}{\ell} & \text{se } |x| \leq \ell \\ \frac{1}{|x|} & \text{se } |x| > \ell \end{cases}$$

$$\text{Chiamo } Z_n = \frac{1}{|X_n|} \quad (X_n \in \mathbb{R}^3)$$

$$\text{Prendiamo } \theta_n = \sigma(\theta_{n-1}, \theta_n)$$

È ragionevole pensare che C_n è \mathcal{G}_{n-1} -misurabile, da cui segue che X_n è \mathcal{G}_n -misurabile

$$\begin{aligned} E(Z_n | \mathcal{G}_{n-1}) &= E\left(\frac{1}{|X_{n-1} + \theta_n C_n|} \mid \mathcal{G}_{n-1}\right) \\ &\stackrel{\text{freezing}}{=} E\left(\frac{1}{|\bar{x} + \theta_n c|}\right) \Big|_{\substack{\bar{x} = X_{n-1} \\ c = C_n}} = \begin{cases} \frac{1}{|C_n|} & \text{se } |X_{n-1}| \leq |C_n| \\ \frac{1}{|X_{n-1}|} & \text{se } |X_{n-1}| > |C_n| \end{cases} \end{aligned}$$

$$\Rightarrow E(Z_n | \mathcal{G}_{n-1}) \leq Z_{n-1} \quad (\text{perché se } |X_{n-1}| \leq C_n \rightarrow \frac{1}{|C_n|} \leq \frac{1}{|X_{n-1}|} = Z_{n-1})$$

Z_n è una supermartingala e $Z_n \in L^1 \forall n$

Osserviamo anche che se $C_n \leq |X_{n-1}| \forall n$ allora Z_n è una martingala (equivale al fatto che mi sposto sempre meno dalla distanza a cui sono)

CORO: $P(\tau < +\infty) \leq \frac{r}{R}$

dim. $\exists Z_\infty \in L^1$ t.c. $Z_n \rightarrow Z_\infty$ IP-q.c. (perché Z_n superm. ≥ 0)
 $Z_\infty \geq 0$

So che anche $(Z^n)_n = (Z_{n \wedge \tau})$ è una supermartingala

$$\Rightarrow E(Z^n) \leq E(Z_0) = \frac{1}{R}$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} Z^n = Z_\tau I_{\{\tau < +\infty\}} + Z_\infty I_{\{\tau = +\infty\}}$$

$$E(Z_\tau I_{\{\tau < +\infty\}} + Z_\infty I_{\{\tau = +\infty\}}) = \overset{\text{FATOU}}{E(\lim_{n \rightarrow \infty} Z^n)} \leq \liminf_n E(Z^n) \leq \frac{1}{R}$$

$$E(Z_\tau I_{\{\tau < +\infty\}} + \underbrace{Z_\infty I_{\{\tau = +\infty\}}}_{\geq 0}) \geq E(Z_\tau I_{\{\tau < +\infty\}})$$

$$Z_\tau = \frac{1}{|X_\tau|} \text{ ma } |X_\tau| \leq r \Rightarrow Z_\tau \geq \frac{1}{r}$$

$$\geq \frac{1}{r} \cdot P(\tau < +\infty)$$

$$\Rightarrow P(\tau < +\infty) \leq \frac{r}{R}$$

dice che se arriva
 al Sist. Sol. ho prob
 una di arrivare sul bordo

LEMMA: $P(X_\tau = r, \tau < +\infty) = 0$

(lo dimostra dopo)

per il lemma

$$\frac{1}{R} \geq E(Z_\tau I_{\{\tau < +\infty\}} + Z_\infty I_{\{\tau = +\infty\}}) \geq E\left(\frac{1}{|X_\tau|} I_{\{\tau < +\infty\}}\right) > \frac{1}{r} P(\tau < +\infty)$$

e quindi abbiamo ottenuto (1)

Questo ci dice che non possiamo massimizzare le speranze, perché il max non può essere raggiunto, non esiste una strategia ottima.

Ma ora mi chiedo se $\frac{r}{R}$ è davvero l'inf o se ~~è~~ l'inf è ancora + piccolo, ovvero mi chiedo se $\forall \varepsilon \exists C^\varepsilon$ t.c. $P(\tau < +\infty) \geq \frac{r}{R} - \varepsilon$

Ora allora cerchiamo delle strategie ε -ottime.

$$\text{Prendo } C_n^\varepsilon = \begin{cases} |X_{n-1}| - (r - \varepsilon) & \text{se } |X_{n-1}| > r \\ 0 & \text{se } |X_{n-1}| \leq r \end{cases}$$

In questo caso $Z_n^\varepsilon = Z_n \forall n$ (perché ho posto $C_n^\varepsilon = 0$ se $|X_{n-1}| \leq r$)
 quindi Z_n si arresta già da sola.

Abbiamo che in questo modo $C_n \leq |X_n|$ e quindi Z_n è una martingola.

Osserviamo che $|Z_n| \leq \frac{1}{1-\varepsilon}$ e quindi

$\Rightarrow Z_n \rightarrow Z_\infty$ IP-q.c. e in L^p (perché è limitata)
perché martingola U.I.

$$E(Z_\infty) = E(Z_0) = \frac{1}{R}$$

$$(*) \frac{1}{R} = E(Z_\infty) = E(Z_\infty I_{\{Z < +\infty\}}) + E(Z_\infty I_{\{Z = +\infty\}})$$

perché $Z_\infty = Z_\infty^z$ ($Z_n = Z_n^z \forall n$)

Supponiamo di sapere che $Z_\infty I_{\{Z = +\infty\}} = 0$

(non è ovvio, anzi significa che se $Z = +\infty$ allora $X_\infty = +\infty$, cioè mi perdo)

$$(*) \Rightarrow \frac{1}{R} \leq \frac{1}{1-\varepsilon} P(Z < +\infty)$$

$$\text{e quindi } P(Z < +\infty) \geq \frac{1-\varepsilon}{R} = \frac{1}{R} - \varepsilon'$$

Resta da mostrare che:

$$\{Z = +\infty\} \subset \{\lim_{n \rightarrow \infty} |X_n| = +\infty\}$$

dim: Prendiamo $A_n = \{|X_n| \geq |X_{n-1}| + \varepsilon/2\}$

So che $\lim_{n \rightarrow \infty} |X_n|$ esiste IP-q.c. (perché esiste grava di $Z_n = \frac{1}{|X_n|}$)

Da questo deduco che:

perché $|X_n|$ "cresce" di $\frac{\varepsilon}{2}$ e rimane finita.

$$\{\omega : \omega \in A_n \text{ per } \infty n\} \subset \{\lim_{n \rightarrow \infty} |X_n| = +\infty\}$$

Quindi mi basta mostrare che:

$$\{Z = +\infty\} \subset \{\omega : \omega \in A_n \text{ per } \infty n\}$$

Ricordiamo di che $X_n = X_{n-1} + C_n \theta_n$ e che su $\{Z = +\infty\}$ $C_n > \varepsilon$

$$\text{Quindi: } A_n \supset \{\theta_n \in I\} \text{ per un certo } I = \{ \}$$

$\theta_n \rightarrow$ eventi indipendenti

$$\{\omega \in B_n \text{ per } \infty n\} \subset \{\omega \in A_n \text{ per } \infty n\}$$

Ma abbiamo che $P(\theta_n \in I) > \delta > 0$

$$\Rightarrow P = 1 \Rightarrow P(\omega \in A_n \text{ per } \infty n) = 1 \quad (\dots)$$

da vedere meglio, e' ho rifatto sotto.

20
23/05/2012

Dobbiamo dimostrare (lo rifa' bah)

che IP-q.c. su $\{Z = +\infty\}$

si ha $\lim_{n \rightarrow \infty} |X_n| = +\infty$

o equivalentemente

$$P(Z = +\infty, \sup_n |X_n| < +\infty) = 0$$

(...1) So a priori che $\exists \lim_{n \rightarrow \infty} |X_n| \in \mathbb{R}^+ \cup \{+\infty\}$

$$A_n = \{|X_n| \geq |X_{n-1}| + \frac{1}{2}\varepsilon\}$$

$$\{\omega \in A_n \text{ per } \infty n\} \subset \{\lim_{n \rightarrow \infty} |X_n(\omega)| = +\infty\}$$

Se $Z(\omega) = +\infty$ allora $C_n(\omega) > \varepsilon$.

Osservo che $|X_n| \geq |X_{n-1}| + C_n < \theta_n, \hat{X}_{n-1}$

$$\text{con } \hat{X}_{n-1} = \frac{X_{n-1}}{\|X_{n-1}\|} \text{ (versore)}$$

Chiediamo: $B_n = \{ \langle \theta_n, \hat{X}_{n-1} \rangle \geq \frac{1}{2} \}$. Dico che $B_n \subset A_n$. (altrimenti non
 Basterebbe far vedere che su $\{Z = +\infty\}$ si ha $\{ \omega \in B_n \text{ per } \infty n \}$ (IP-q.e.)
 o detto meglio: $IP(Z = +\infty \text{ e } \omega \notin B_n \text{ per } n \text{ suff. grande}) = 0$ N.B. e^- vero solo
 su $\{Z = +\infty\}$
 e' $C_n \in \mathcal{E}$
 $\exists N = N(\omega): \forall n > N \text{ si ha } \dots$

Dimostro qualcosa di più forte, ovvero che

$$IP(\omega \in B_n \text{ per } \infty n) = 1$$

Chiedo $Y_n = \langle \theta_n, \hat{X}_{n-1} \rangle$.

Dico che la famiglia $(Y_n)_{n \in \mathbb{N}}$ è famiglia indipendente.
 W.B. non è una cosa banale)

Osserviamo che $Z(Y_n) = Z(\langle \theta_n, (1, 0, 0) \rangle)$

perché è invariante per rotazione, quindi
 posso mettere un vettore qualsiasi

Per vedere l'indipendenza calcolo:

$IP(Y_1 \in C_1, \dots, Y_n \in C_n)$ con $C_i \in \mathcal{B}([-1, 1])$ (sono dei coseni)

$$= E(I_{C_1}(Y_1) \cdot \dots \cdot I_{C_n}(Y_n)) = E(I_{C_1}(\langle \hat{X}_0, \theta_1 \rangle) \cdot \dots \cdot I_{C_n}(\langle \hat{X}_{n-1}, \theta_n \rangle))$$

$$= E(E(\dots) | \mathcal{F}_{n-1})$$

$$= E(I_{C_1}(\langle \hat{X}_0, \theta_1 \rangle) \cdot \dots \cdot I_{C_n}(\langle \hat{X}_{n-1}, \theta_n \rangle) | \mathcal{F}_{n-1})$$

$$\stackrel{\text{freeing}}{=} E(\dots \cdot E(I_{C_n}(\langle x, \theta_n \rangle)) | x = \hat{X}_{n-1})$$

$$Z(\langle x, \theta_n \rangle) = Z(\langle (0, 0, 1), \theta_n \rangle) \Rightarrow E(I_{C_n}(\langle x, \theta_n \rangle)) = E(I_{C_n}(\langle (0, 0, 1), \theta_n \rangle))$$

non dipende da x

$$= E(I_{C_1} \cdot \dots \cdot I_{C_n} \cdot IP(\langle (0, 0, 1), \theta_n \rangle \in C_n))$$

è un numero, posso portarlo fuori!

$$= IP(\langle (0, 0, 1), \theta_n \rangle \in C_n) \cdot E(I_{C_1}(\langle \hat{X}_0, \theta_1 \rangle) \cdot \dots \cdot I_{C_{n-1}}(\langle \hat{X}_{n-2}, \theta_{n-1} \rangle))$$

continuando allo stesso modo

$$= IP(\langle (0, 0, 1), \theta_n \rangle \in C_n) \cdot \dots \cdot IP(\langle (0, 0, 1), \theta_1 \rangle \in C_1)$$

Osservo anche che

$$IP(Y_n \in C_n) = E(I_{C_n}(\langle \hat{X}_{n-1}, \theta_n \rangle)) = E(E(I_{C_n}(\langle \hat{X}_{n-1}, \theta_n \rangle) | \mathcal{F}_{n-1}))$$

$$\stackrel{\text{freeing}}{=} E(E(I_{C_n}(\langle x, \theta_n \rangle)) | x = \hat{X}_{n-1}) = E(I_{C_n}(\langle (0, 0, 1), \theta_n \rangle)) = IP(\langle (0, 0, 1), \theta_n \rangle \in C_n)$$

$$= IP(Y_n \in C_n) \cdot \dots \cdot IP(Y_1 \in C_1)$$

$\Rightarrow (Y_n)$ è famiglia indipendente.

Abbiamo che $B_n = \{Y_n \geq \frac{1}{2}\}$, allora

$$IP(B_n) = IP(\langle (0, 0, 1), \theta_n \rangle \geq \frac{1}{2}) = \delta > 0$$

non dipende da n perché le θ_n
 sono i.i.d.

(B_n) succ. indipendente di eventi con $\sum IP(B_n) = +\infty$

Per Borel-Cantelli $IP(\omega: \omega \in B_n \text{ per } \infty n) = 1$

Ora dimostriamo il lemma, più o meno. Dimostro che

$$IP(|X_n| = r) = 0 \quad \forall n$$

o mi muovo su
 cerchio grande
 o mi muovo su
 cerchio piccolo
 ie:
 ha prob nulla

dim: Dimostrare per induzione che $P(|X_n| \in (0, r_4)) = 0$

$$P(|X_{n-1} + C_n \Theta_n| \in (0, r_4)) = E(I_{(0, r_4)}(|X_{n-1} + C_n \Theta_n|))$$

$$= E(E(I_{(0, r_4)}(|x + c \Theta_n|)) \Big|_{\substack{x = X_{n-1} \\ c = C_n}})$$

$$\vdots$$

$$E(I_{(0, r_4)}(|x + c \Theta_n|)) \leq I_{(0, r_4)}(|x|, c)$$

$$= E(I_{(0, r_4)}(|X_{n-1}|, C_n)) = 0 \quad \text{per hp induttiva} \quad \blacksquare$$

4. PROCESSI A TEMPO CONTINUO

def: $(\Omega, \mathcal{F}, P), (X_t)_{t \in I}$ ($I = [0, b]$ o $I = \mathbb{R}^+$) e' un **PROCESSO REALE** se $\forall t \in I$ X_t e' v.a. reale.

def: Diremo che $(X_t)_{t \in I}$ e' un **PROCESSO MISURABILE** se l'applicazione $(t, \omega) \mapsto X_t(\omega)$ e' misurabile su $\mathcal{B}(I) \otimes \mathcal{F}$

def: $\forall \omega \in \Omega$, l'applicazione $t \mapsto X_t(\omega)$ si chiama **TRAJETTORIA** del processo.

def: X e Y processi $\Omega \times I \rightarrow \mathbb{R}$. X e Y sono **INDISTINGUIBILI** se $\exists \Omega_0 \in \mathcal{F}$ con $P(\Omega_0) = 1$ + c. $\forall \omega \notin \Omega_0$ si ha $X_t(\omega) = Y_t(\omega) \quad \forall t \in I$

Diciamo invece che Y e' una **VERSIONE** di X (o viceversa) se si ha $\forall t \in I \Rightarrow P(X_t = Y_t) = 1$ (si dice anche **MODIFICAZIONE**)

OSS: Se X e Y sono indistinguibili allora Y e' una versione di X

CONTROESEMPIO: $\Omega = [0, 1]$, $I = [0, 1]$, $P = \text{leb.}$

$$X_t(\omega) = I_{\{t \leq \omega\}}(\omega) = \begin{cases} 1 & \text{se } \omega = t \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$$

$$Y \equiv 0 \quad (Y_t(\omega) = 0 \quad \forall t, \omega)$$

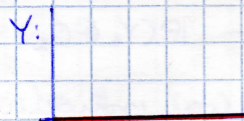
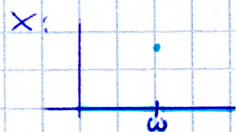


$$\dots X_t(\omega) = 0$$

$$\ast = X_t(\omega) = 1$$

$$\{X_t = Y_t\} = \Omega \quad \forall t \Rightarrow P(X_t = Y_t) = 1$$

$\forall \omega$ non e' mai vero che $X_t(\omega) = Y_t(\omega) \quad \forall t \in [0, 1]$
dato che $t \neq \omega$:



OSS: Questo tipo di problemi (in cui versione & indistinguibili) sono tipici di processi a traiettoria discontinua (che sono anch' processi importanti)

def: Un processo X ha **TRAJETTORIA CONTINUA** se $\exists \Omega_0 \in \mathcal{F}$ con $P(\Omega_0) = 1$ + c. $\forall \omega \notin \Omega_0$ l'applic. $t \mapsto X_t$ e' continua: $I \rightarrow \mathbb{R}$

def: Un processo X e' **CADLAG** se $\exists \Omega_0 \in \mathcal{F}$ con $P(\Omega_0) = 1$ + c. $\forall \omega \notin \Omega_0$ l'applic. $t \mapsto X_t$ e' cadlag

NB: CADLAG \Rightarrow TRAJET. CONT.

def: $f: I \rightarrow \mathbb{R}$ e' **CADLAG** (continue a droite e' limite a gauche) se $\forall t \in I \quad \exists \lim_{s \uparrow t} f(s) = f(t)$ e $\exists \lim_{s \downarrow t} f(s) \in \mathbb{R}$ si pone $\Delta f(t) := f(t) - f(t^-)$